

(Hoch-)Begabung und Schule:

Lernmotivation, Identität und Leistungsverhalten von Jugendlichen
in Abhängigkeit von intellektueller Begabung und schulischen
Förderbedingungen

- Anhangsband -

Inaugural-Dissertation
zur Erlangung des
Doktorgrades der Philosophischen Fakultät
der
Universität zu Köln

vorgelegt von
Dipl.-Psych. Hella Schick
aus
Wuppertal

Köln, 2007

Inhalt

Tabellenverzeichnis	5
A Voruntersuchung	11
B Fragebogenskalen	14
C Beteiligte Schulen.....	20
D Erhebungen und Rücklaufquoten	21
E Muster Anschreiben	23
F Muster Rückmeldung	24
G Behandlung fehlender Werte	26
G.1 Vergleich Abschlussfrage Antwort-Nicht-Antwort-Antwortverweigerer	26
G.2 Regressionsanalyse Notenschnitt	30
H Skalenwertberechnung Freizeitverhalten	31
I Intraklassenkorrelation	33
J Stichprobenkennwerte Strukturgleichungsmodelle.....	35
J.1 Verteilung über die Bundesländer	35
J.2 Geschwisterstatus	35
J.3 Familienform.....	36
J.4 Jugendliche mit Migrationshintergrund	36
J.5 IQ-Verteilung	37
J.6 Springer	40
J.7 Notenschnitt	41
K Parallelisierte Underachieverstichprobe	44
L Skalenstrukturen Lernmotivation.....	45
L.1 Leistungsehrgeiz	45
L.2 Freude an der Denktätigkeit	46
L.3 Leistungsehrgeiz und Freude an der Denktätigkeit	47
L.4 Kognitives Motiv	49
L.5 Alle Items Lernmotivation, Vorgabe Extraktion 5 Faktoren.....	51
M Skaleninterkorrelationen Stichprobe N = 1300	54
M.1 Skaleninterkorrelationen nach Identitätsbereichen.....	54
M.2 Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich	56

M.3	Skaleninterkorrelationen Lernmotivation.....	57
M.4	Korrelationen Allgemeine Intelligenz.....	58
M.5	Korrelationen Durchschnittsnote.....	59
M.6	Korrelationen Allgemeine Problembelastung.....	60
N	Skaleninterkorrelationen Stichprobe N = 1180.....	61
N.1	Skaleninterkorrelationen nach Identitätsbereichen.....	61
N.2	Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich.....	63
N.3	Skaleninterkorrelationen Lernmotivation.....	64
N.4	Korrelationen Allgemeine Intelligenz.....	65
N.5	Korrelationen Durchschnittsnote.....	66
N.6	Korrelationen Allgemeine Problembelastung.....	67
O	Modellspezifikationen SEM.....	68
O.1	Modell "Belastete Identität".....	68
O.2	Modell "Emotionskontrolle".....	69
P	Output Strukturgleichungsmodelle.....	70
P.1	Exploriertes Ausgangsmodell belastete Identität, Stichprobe 1.....	70
P.2	Exploriertes Ausgangsmodell belastete Identität, Stichprobe 2.....	83
P.3	Exploriertes Ausgangsmodell Emotionskontrolle, Stichprobe 1.....	96
P.4	Exploriertes Ausgangsmodell Emotionskontrolle, Stichprobe 2.....	109
P.5	Regelschule, belastete Identität.....	122
P.6	Bilinguale Klasse, belastete Identität.....	135
P.7	Springerklasse, belastete Identität.....	148
P.8	Regelschule, Emotionskontrolle.....	161
P.9	Bilinguale Klasse, Emotionskontrolle.....	174
P.10	Springerklasse, Emotionskontrolle.....	187
Q	Lernmotivation.....	201
Q.1	Unterschiedeshypothesen.....	201
Q.2	Zusammenhangshypothesen.....	204
R	Underachiever.....	210
R.1	Identitätsbildung.....	210
R.2	Lernmotivation, Varianzanalyse.....	216
R.3	Lernmotivation, Korrelationen.....	218
R.4	Clusteranalyse.....	220
R.5	Univariate Varianzanalysen.....	222
R.6	Diskriminanzanalyse Clustervariablen.....	225
R.7	Varianzanalyse Identitätsskalen nach Clustergruppen.....	228
R.8	Vergleich Clustergruppen mit Achievern.....	232

Tabellenverzeichnis

Tabelle A.1: Altersverteilung der Teilnehmer/innen an der Voruntersuchung	11
Tabelle A.2: Geschlechterverteilung der Teilnehmer/innen an der Voruntersuchung.....	11
Tabelle A.3: Erhebungsorte der Voruntersuchung	11
Tabelle A.4: Skalenkennwerte „Leistungsehrgeiz“	11
Tabelle A.5: Skalenkennwerte „Freude an der Denktätigkeit“	12
Tabelle A.6: Skalenkennwerte „Kognitives Motiv“	12
Tabelle A.7: Angaben zu „sonstige Hobbies“	13
Tabelle B.1: Skala Selbstaufmerksamkeit	14
Tabelle B.2: Skala Selbstkritik	14
Tabelle B.3: Skala Identitätsstil	14
Tabelle B.4: Skala Selbstwert	15
Tabelle B.5: Skala Leistungsehrgeiz	15
Tabelle B.6: Skala Psychosomatische Beschwerden	15
Tabelle B.7: Skala Depressivität.....	15
Tabelle B.8: Skala Emotionskontrolle	16
Tabelle B.9: Skala Durchsetzungsfähigkeit	16
Tabelle B.10: Skala Soziale Fähigkeiten	16
Tabelle B.11: Skala Nationalstolz.....	16
Tabelle B.12: Skala Erleben der eigenen Nation.....	17
Tabelle B.13: Skala Erleben der EU.....	17
Tabelle B.14: Skala Toleranz	17
Tabelle B.15: Skala Xenophilie/Xenophobie	17
Tabelle B.16: Skala Begabungsselbstkonzept	18
Tabelle B.17: Skala Kognitives Motiv	18
Tabelle B.18: Skala Freude an der Denktätigkeit	18
Tabelle B.19: Skala Freizeitverhalten.....	19
Tabelle C.1: An der Hauptuntersuchung beteiligte Schulen	20
Tabelle D.1: Erhebungsdaten und Rücklaufquoten	21
Tabelle G.1.1: Deskriptive Statistiken Item „Allgemeine Problembelastung“ nach Antwortverhalten	26
Tabelle G.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Allgemeine Problembelastung“	27
Tabelle G.1.3: Ergebnisse multivariater Test für die Identitätsskalen nach Item „Allgemeine Problembelastung“	27
Tabelle G.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen Identitätsskalen	27
Tabelle G.1.5: Test der Zwischensubjekteffekte für Item „Allgemeine Problembelastung“	28
Tabelle G.1.6: Mehrfachvergleiche Identitätsskalen für Item „Allgemeine Problembelastung“	28
Tabelle G.1.7: Deskriptive Statistiken für den Notenschnitt im letzten Zeugnis nach Antwortverhalten Item „Allgemeine Problembelastung“	29
Tabelle G.1.8: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Notenschnitt“	29
Tabelle G.1.9: Ergebnisse univariater Test für Notenschnitt nach Item „Allgemeine Problembelastung“ ..	29
Tabelle G.2.1: Deskriptive Statistiken für Regressionsanalyse „Notenschnitt“	30
Tabelle G.2.2: Aufgenommene/Entfernte Variablen für Regressionsanalyse „Notenschnitt“	30

Tabelle G.2.3 Modellzusammenfassung für Regressionsanalyse „Notenschnitt“	30
Tabelle G.2.4: Anova für Regressionsanalyse „Notenschnitt“	30
Tabelle G.2.5: Koeffizienten für Regressionsanalyse „Notenschnitt“	30
Tabelle H.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse “Freizeitverhalten”	31
Tabelle H.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse “Freizeitverhalten”	31
Tabelle H.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse “Freizeitverhalten”	32
Tabelle H.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse “Freizeitverhalten”	32
Tabelle J.1.1: Anzahl Probanden/innen nach Bundesland und Schulart	35
Tabelle J.1.2: Chi-Quadrat-Test über Anzahl Probanden/innen nach Bundesland und Schulart	35
Tabelle J.2: Geschwisterstatus.....	35
Tabelle J.3: Familienform	36
Tabelle J.4.1: Kategorie Muttersprache.....	36
Tabelle J.4.2: Anzahl Kategorie Muttersprache nach Erhebungsort.....	36
Tabelle J.5.1: Deskriptive Statistiken für Allgemeine Intelligenz nach Schulart und Bundesland	37
Tabelle J.5.2: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schulart“	37
Tabelle J.5.3: Ergebnisse zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schulart“	38
Tabelle J.5.4: Mehrfachvergleiche Schulart für zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schulart“	38
Tabelle J.5.5: Mehrfachvergleiche Bundesland für zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schulart“	38
Tabelle J.5.6: Verteilungskennwerte für Allgemeine Intelligenz nach Schulart.....	39
Tabelle J.6.1: Anzahl Probanden/innen „Schon einmal Klasse übersprungen“ nach Schulart	40
Tabelle J.6.2: Chi-Quadrat-Test für Anzahl Probanden/innen „Schon einmal Klasse übersprungen“ nach Schulart	40
Tabelle J.7.1: Anzahl Probanden/innen für Kategorien „Notenschnitt im letzten Zeugnis“	41
Tabelle J.7.2: Deskriptive Statistiken für „Notenschnitt im letzten Zeugnis“ nach Schulart und Bundesland	41
Tabelle J.7.3: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“	41
Tabelle J.7.4: Ergebnisse für zweifaktorielle Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“ nach Schulart	42
Tabelle J.7.5: Mehrfachvergleiche Schulart für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“	42
Tabelle J.7.6: Mehrfachvergleiche Bundesland für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“	42
Tabelle K.1: Kennwerte „Allgemeine Intelligenz“ nach Leistungsgruppe	44
Tabelle K.2: Anzahl Springer nach Leistungsgruppe.....	44
Tabelle K.3: Familienform nach Leistungsgruppe.....	44
Tabelle K.4: Geschwisterstatus nach Leistungsgruppe	44
Tabelle L.1.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse “Leistungsehrgeiz”	45
Tabelle L.1.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse “Leistungsehrgeiz”	45
Tabelle L.1.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse “Leistungsehrgeiz”	45
Tabelle L.1.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse “Leistungsehrgeiz”	45
Tabelle L.1.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse “Leistungsehrgeiz”	45
Tabelle L.2.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse “Freude an der Denktätigkeit”	46
Tabelle L.2.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse “Freude an der Denktätigkeit”	46
Tabelle L.2.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse “Freude an der Denktätigkeit”	46

Tabelle L.2.4: Komponentenmatrix Faktorenanalyse "Freude an der Denktätigkeit"	46
Tabelle L.3.1: KMO- und Bartlett-Test gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“	47
Tabelle L.3.2: Kommunalitäten gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“	47
Tabelle L.3.3: Erklärte Gesamtvarianz gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“	47
Tabelle L.3.4: Rotierte Komponentenmatrix gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“	48
Tabelle L.3.5: Komponententransformationsmatrix gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“	48
Tabelle L.4.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“	49
Tabelle L.4.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“	49
Tabelle L.4.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“	49
Tabelle L.4.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“	50
Tabelle L.4.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“	50
Tabelle L.5.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation	51
Tabelle L.5.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation	51
Tabelle L.5.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation	52
Tabelle L.5.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation	52
Tabelle L.5.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation	53
Tabelle M.1.1: Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich	54
Tabelle M.1.2: Skaleninterkorrelationen Selbstwert/Selbstkonzept	55
Tabelle M.1.3: Skaleninterkorrelationen Kontrollüberzeugungen	55
Tabelle M.1.4: Skaleninterkorrelationen Soziale Identität	55
Tabelle M.1.5: Skaleninterkorrelationen Indikatoren Intrinsische Lernmotivation	56
Tabelle M.2: Skalenkorrelationen für Reflektierendes Ich	56
Tabelle M.3: Skalenkorrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation	57
Tabelle M.4: Skalenkorrelationen für Allgemeine Intelligenz	58
Tabelle M.5: Skalenkorrelationen für Notenschnitt im letzten Zeugnis	59
Tabelle M.6: Skalenkorrelationen für Allgemeine Problembelastung	60
Tabelle N.1.1: Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich	61
Tabelle N.1.2: Skaleninterkorrelationen Selbstwert/Selbstkonzept	62
Tabelle N.1.3: Skaleninterkorrelationen Kontrollüberzeugungen	62
Tabelle N.1.4: Skaleninterkorrelationen Soziale Identität	62
Tabelle N.1.5: Skaleninterkorrelationen Indikatoren Intrinsische Lernmotivation	63
Tabelle N.2: Skalenkorrelationen für Reflektierendes Ich	63
Tabelle N.3: Skalenkorrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation	64
Tabelle N.4: Skalenkorrelationen für Allgemeine Intelligenz	65
Tabelle N.5: Skalenkorrelationen für Notenschnitt im letzten Zeugnis	66
Tabelle N.6: Skalenkorrelationen für Allgemeine Problembelastung	67
Tabelle Q.1.1: Deskriptive Statistiken für Lernmotivation nach Begabungsgruppe	201
Tabelle Q.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe	202
Tabelle Q.1.3: Ergebnisse der zweifaktoriellen multivariaten Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe	202

Tabelle Q.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe	203
Tabelle Q.1.5: Zwischensubjekteffekte der multivariaten Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe und Geschlecht	203
Tabelle Q.2.1: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Intelligenz, Hochbegabte	204
Tabelle Q.2.2: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Intelligenz, durchschnittlich Begabte ..	204
Tabelle Q.2.3: Korrelationen für Identitätsskalen mit Indikatoren Intrinsische Lernmotivation, Hochbegabte	205
Tabelle Q.2.4: Korrelationen für Identitätsskalen mit Indikatoren Intrinsische Lernmotivation, durchschnittlich Begabte	206
Tabelle Q.2.5: Korrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation mit Schulnoten, Hochbegabte..	207
Tabelle Q.2.6: Korrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation mit Schulnoten, durchschnittlich Begabte	208
Tabelle Q.2.7: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Problembelastung, Hochbegabte	208
Tabelle Q.2.8: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Problembelastung, durchschnittlich Begabte	209
Tabelle R.1.1: Deskriptive Statistiken für „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe.....	210
Tabelle R.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe	211
Tabelle R.1.3: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe	211
Tabelle R.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe	211
Tabelle R.1.5: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe	211
Tabelle R.1.6: Deskriptive Statistiken für „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe	212
Tabelle R.1.7: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe.....	212
Tabelle R.1.8: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe	212
Tabelle R.1.9: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe.....	212
Tabelle R.1.10: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe	213
Tabelle R.1.11: Deskriptive Statistiken für „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe	213
Tabelle R.1.12: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe	213
Tabelle R.1.13: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe	213
Tabelle R.1.14: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe	213
Tabelle R.1.15: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe	214
Tabelle R.1.16: Deskriptive Statistiken für „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe	214
Tabelle R.1.17: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe	214
Tabelle R.1.18: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe....	215
Tabelle R.1.19: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe	215
Tabelle R.1.20: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe	215
Tabelle R.2.1: Deskriptive Statistiken für Skalen der Lernmotivation nach Leistungsgruppe	216

Tabelle R.2.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe.....	216
Tabelle R.2.3: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe	216
Tabelle R.2.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe.....	217
Tabelle R.2.5: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe.....	217
Tabelle R.3.1: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Reflektierendes Ich“, Achiever	218
Tabelle R.3.2: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Reflektierendes Ich“, Underachiever	218
Tabelle R.3.3: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Selbstwert/Selbstkonzept“, Achiever	219
Tabelle R.3.4: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Selbstwert/Selbstkonzept“, Underachiever	219
Tabelle R.4.1: Zuordnungsübersicht hierarchische Clusteranalyse Underachiever	220
Tabelle R.4.2: Varianzanalyse für Kognitives Motiv nach Clustergruppe	221
Tabelle R.4.3: Mittlere Differenzen für Varianzanalyse Kognitives Motiv nach Clustergruppe	221
Tabelle R.5.1: Deskriptive Statistiken für „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe	222
Tabelle R.5.2: Levene-Test für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe	222
Tabelle R.5.3: Test der Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe.....	222
Tabelle R.5.4: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe...	222
Tabelle R.5.5: Deskriptive Statistiken „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe	223
Tabelle R.5.6: Levene-Test für Varianzanalyse „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe	223
Tabelle R.5.7: Zwischensubjekteffekte für „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe	223
Tabelle R.5.8: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe.....	223
Tabelle R.5.9: Deskriptive Statistiken „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe.....	224
Tabelle R.5.10: Levene-Test für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe	224
Tabelle R.5.11: Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe	224
Tabelle R.5.12: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe .	224
Tabelle R.6.1: Gruppenstatistik für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen.....	225
Tabelle R.6.2: Gleichheitstest der Gruppenmittelwerte für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen..	225
Tabelle R.6.3: Log-determinanten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen	225
Tabelle R.6.4: Eigenwerte für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen.....	225
Tabelle R.6.5: Wilks-Lambda für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen.....	226
Tabelle R.6.6: Standardisierte kanonische Diskriminanzfunktionskoeffizienten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen.....	226
Tabelle R.6.7: Struktur-Matrix für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen	226
Tabelle R.6.8: Funktionen bei den Gruppen-Zentroiden für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen	226
Tabelle R.6.9: A-priori-Wahrscheinlichkeiten der Gruppen für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen	226
Tabelle R.6.10: Klassifizierungsfunktionskoeffizienten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen ..	227
Tabelle R.6.11: Klassifizierungsergebnisse für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen	228
Tabelle R.7.1: Deskriptive Statistiken für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen	228
Tabelle R.7.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen.....	230
Tabelle R.7.3: Multivariate Tests für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen	230
Tabelle R.7.4: Levene-Test für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen	230

Tabelle R.7.5: Test der Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen	231
Tabelle R.8.1: Deskriptive Statistiken für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	232
Tabelle R.8.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	234
Tabelle R.8.3: Multivariate Tests für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	234
Tabelle R.8.4: Levene-Test für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	234
Tabelle R.8.5: Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	235
Tabelle R.8.6: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“	235

A Voruntersuchung

Tabelle A.1: Altersverteilung der Teilnehmer/innen an der Voruntersuchung

Alter	Häufigkeit	Prozent	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
13 Jahre	1	1.1	1.1	1.1
14 Jahre	42	47.2	47.2	48.3
15 Jahre	28	31.5	31.5	79.8
16 Jahre	15	16.9	16.9	96.6
17 Jahre	1	1.1	1.1	97.8
18 Jahre	1	1.1	1.1	98.9
19 Jahre	1	1.1	1.1	100.0
Gesamt	89	100.0	100.0	

Tabelle A.2: Geschlechterverteilung der Teilnehmer/innen an der Voruntersuchung

	Häufigkeit	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
weiblich	53	59.6	59.6
männlich	36	40.4	100.0
Gesamt	89	100.0	

Tabelle A.3: Erhebungsorte der Voruntersuchung

Erhebungsort	Häufigkeit	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
Wipperführt	53	59.6	59.6
Wuppertal	36	40.4	100.0
Gesamt	89	100.0	

Tabelle A.4: Skalenkennwerte „Leistungsehrgeiz“

	Anzahl	Mittelwert	Std.- Abweichung	Korrigierte Item-Skala- Korrelation
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.	89	3.34	1.187	.401
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	89	2.40	.997	.521
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.	89	4.49	.814	.169
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	89	3.00	.892	.470
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	89	2.64	1.058	.470
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	89	3.51	1.109	.432

Cronbachs alpha: .679

Tabelle A.5: Skalenkennwerte „Freude an der Denktätigkeit“

	Anzahl	Mittelwert	Std.- Abweichung	Korrigierte Item-Skala- Korrelation
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	88	3.10	.935	.436
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	88	2.78	1.179	.400
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	88	3.30	1.166	.477
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	88	3.26	1.150	.516
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	88	2.36	.973	.445
Ich ziehe komplizierte Probleme einfachen Problemen vor	88	2.51	1.093	.104

Cronbachs alpha: .660

Tabelle A.6: Skalenkennwerte „Kognitives Motiv“

	Anzahl	Mittelwert	Std.- Abweichung	Korrigierte Item-Skala- Korrelation
Ich lese zu Hause Bücher/Zeitschriften, die den Unterrichtsstoff erweitern.	88	2.26	.916	.596
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.	88	2.30	1.030	.285
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	88	3.17	1.186	.414
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.	88	3.68	1.264	.276
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann, verliere ich schnell die Lust.	88	2.78	1.159	.451
Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	88	2.98	1.250	.518
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	88	2.70	1.105	.604
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.	88	3.27	.991	.484
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.	88	3.03	1.227	.540
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.	88	3.56	1.133	.467
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.	88	3.43	1.346	.458
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	88	2.68	1.034	.554
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.	88	4.15	1.088	.300
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.	88	3.98	1.061	.385

Cronbachs alpha: .821

Tabelle A.7: Angaben zu „sonstige Hobbies“

	Häufigkeit	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
keine Angabe	27	30.3	30.3
alltägliche Dinge, lernen, Auto	1	1.1	31.5
Basketball spielen, Disko, Skaten	1	1.1	32.6
Bogenschießen, Wandern, Reiten	1	1.1	33.7
chatten	2	2.2	36.0
chatten, Freunde treffen	1	1.1	37.1
chatten, telefonieren	1	1.1	38.2
DLRG, Trecker fahren	1	1.1	39.3
einkaufen	1	1.1	40.4
Fahrrad fahren	3	3.4	43.8
Freunde treffen	18	20.2	64.0
Freunde treffen, Fahrrad fahren, Haustiere	1	1.1	65.2
Freunde treffen, shoppen gehen	1	1.1	66.3
Freunde treffen, telefonieren, surfen, ficken	1	1.1	67.4
Geschichten schreiben, Romane lesen, Ausflüge	1	1.1	68.5
Handball	1	1.1	69.7
Haushalt helfen	1	1.1	70.8
Hochleistungssport	1	1.1	71.9
in die Stadt gehen, Freunde treffen	1	1.1	73.0
kiffen, saufen, ficken	1	1.1	74.2
kiffen, saufen, Scheiße bauen	1	1.1	75.3
komponieren	1	1.1	76.4
Mädchen treffen	1	1.1	77.5
meinen Bruder ärgern, Freunde treffen	1	1.1	78.7
mit Bruder spielen	1	1.1	79.8
mit Tieren spielen, Gitarre	1	1.1	80.9
nachdenken	1	1.1	82.0
PC, Action lesen, LAN's	1	1.1	83.1
reiten, Freunde treffen	1	1.1	84.3
reiten, shoppen, telefonieren	1	1.1	85.4
saufen	1	1.1	86.5
saufen, abhängen, rumbummeln	1	1.1	87.6
schlafen, in Gedanken sein	1	1.1	88.8
schoppen gehen	4	4.5	93.3
singen	2	2.2	95.5
Spaß haben, Freunde treffen	1	1.1	96.6
telefonieren, mit Freunden ausgehen, Briefe schreiben	1	1.1	97.8
Trecker fahren	2	2.2	100.0
Gesamt	89	100.0	

B Fragebogenskalen

Anmerkung: Die Skalen erscheinen in der Reihenfolge des Fragebogens.


Tabelle B.1: Skala Selbstaufmerksamkeit

Selbstaufmerksamkeit	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich frage meine Eltern öfters danach, wie ich früher gewesen bin.	1	2	3	4	5
Ich merke manchmal, wie ich mich selbst beobachte.	1	2	3	4	5
Ich beschäftige mich in Gedanken oft mit mir selbst.	1	2	3	4	5
Manchmal versuche ich, über mich selbst etwas herauszufinden.	1	2	3	4	5
Ich würde sehr gerne mehr über mich wissen.	1	2	3	4	5
Manchmal frage ich meine Eltern nach Sachen, die früher einmal mit mir passiert sind.	1	2	3	4	5

Tabelle B.2: Skala Selbstkritik

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich habe in meinem Leben schon einige Fehler gemacht.	1	2	3	4	5
Ich habe schon manchmal gelogen, um Unannehmlichkeiten zu vermeiden.	1	2	3	4	5
Manchmal war ich neidisch, was andere haben oder können.	1	2	3	4	5
Ich handele nicht immer vernünftig und richtig.	1	2	3	4	5
Ich freue mich, wenn mein Gegner eine Schlappe erleidet.	1	2	3	4	5

Tabelle B.3: Skala Identitätsstil

	stimmt gar nicht  stimmt voll und ganz					
	1	2	3	4	5	6
Ich habe viel Zeit damit verbracht, über weltanschauliche Ideen zu lesen oder mit anderen darüber zu reden.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich mit jemandem ein Problem bespreche, versuche ich seinen/ihren Standpunkt nachzuvollziehen.	1	2	3	4	5	6
Ich mache mir keine Sorgen über die Zukunft, ich entscheide spontan im jeweiligen Moment.	1	2	3	4	5	6
Ich wurde so erzogen, dass ich weiß, wofür ich arbeite.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich mir wegen meiner Probleme keine Sorgen mache, lösen sie sich normalerweise von selbst.	1	2	3	4	5	6
Ich habe viel Zeit damit verbracht, über Politik zu lesen und sie zu verstehen.	1	2	3	4	5	6
Ich denke nicht viel über meine Zukunft nach.	1	2	3	4	5	6
Ich habe viel Zeit damit verbracht mit Leuten zu sprechen, um eine Reihe von Überzeugungen zu finden, die mir etwas bringen.	1	2	3	4	5	6
Schon als ich noch jung war, wusste ich, was ich werden wollte.	1	2	3	4	5	6
Es ist besser, gefestigte Ansichten zu haben, als allen möglichen Ideen gegenüber aufgeschlossen zu sein.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich ein Problem habe, denke ich viel darüber nach, um es zu verstehen.	1	2	3	4	5	6
Es ist am besten, mir bei einem wichtigen Problem auch Rat und Meinung von Fachleuten einzuholen.	1	2	3	4	5	6
Ich nehme das Leben nicht zu ernst, ich versuche einfach, es zu genießen.	1	2	3	4	5	6
Es ist besser, nur einige Werte zu haben, als für alle möglichen Werte offen zu sein.	1	2	3	4	5	6
Über Probleme nachzudenken oder mich damit zu beschäftigen, versuche ich so lange wie möglich aufzuschieben.	1	2	3	4	5	6
Meine Probleme können interessante Herausforderungen sein.	1	2	3	4	5	6
Ich versuche Probleme zu vermeiden, die mich zum Nachdenken zwingen.	1	2	3	4	5	6


	stimmt gar nicht 					stimmt voll und ganz
Wenn ich Entscheidungen treffe, nehme ich mir viel Zeit, um über meine Möglichkeiten nachzudenken.	1	2	3	4	5	6
Ich gehe mit Dingen gerne so um, wie meine Eltern es mir beibrachten.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich eine wichtige Entscheidung treffen muss, möchte ich soviel darüber wissen wie möglich.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich weiß, dass ein Problem mir Kopfzerbrechen bereiten wird, versuche ich es zu vermeiden.	1	2	3	4	5	6
Wenn ich ein Problem habe, ist es das Beste, mich auf die Meinung meiner Familie oder Freunde zu verlassen	1	2	3	4	5	6

Tabelle B.4: Skala Selbstwert

	stimmt nicht	eher nein	teils – teils	eher ja	stimmt
	1	2	3	4	5
Manchmal fühle ich mich wertlos.	1	2	3	4	5
Ich glaube, dass ich eine Reihe an sehr guten Eigenschaften habe.	1	2	3	4	5
Ich kann Dinge ebenso gut wie die meisten anderen Leute.	1	2	3	4	5
Ich habe das Gefühl, ein wertvoller Mensch zu sein, mit anderen mindestens auf gleicher Stufe zu stehen.	1	2	3	4	5
Ich wünsche mir, dass ich mich selber mehr achten könnte.	1	2	3	4	5
Bestimmt gibt es Zeiten, in denen ich mich nutzlos fühle.	1	2	3	4	5

Tabelle B.5: Skala Leistungsehrgeiz

	stimmt nicht	eher nein	teils – teils	eher ja	stimmt
	1	2	3	4	5
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnissenoten zu erhalten, die mir möglich waren.	1	2	3	4	5
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	1	2	3	4	5
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.	1	2	3	4	5
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	1	2	3	4	5
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	1	2	3	4	5
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	1	2	3	4	5

Tabelle B.6: Skala Psychosomatische Beschwerden

nie	ein paar Mal im Jahr	ein paar Mal im Monat	ein paar Mal in der Woche	noch öfter		
1	2	3	4	5		
Kopfschmerzen		1	2	3	4	5
Magen- oder Bauchschmerzen		1	2	3	4	5
Verdauungsstörungen		1	2	3	4	5
Schlafstörungen		1	2	3	4	5
Kreislaufstörungen		1	2	3	4	5

Tabelle B.7: Skala Depressivität

nie	selten	manchmal	oft	fast immer		
1	2	3	4	5		
Ich bin traurig.		1	2	3	4	5
Ich sehe mutlos in die Zukunft.		1	2	3	4	5
Ich fühle mich als Versager.		1	2	3	4	5
Es fällt mir schwer, etwas zu genießen.		1	2	3	4	5
Ich habe Schuldgefühle.		1	2	3	4	5
Ich fühle mich bestraft.		1	2	3	4	5
Ich bin von mir enttäuscht.		1	2	3	4	5
Ich werfe mir Fehler und Schwächen vor.		1	2	3	4	5
Ich denke daran, mir etwas anzutun.		1	2	3	4	5
Ich weine.		1	2	3	4	5

nie	selten	manchmal	oft	fast immer		
Ich fühle mich gereizt und verärgert.		1	2	3	4	5
Mir fehlt das Interesse an Menschen.		1	2	3	4	5
Ich schiebe Entscheidungen vor mir her.		1	2	3	4	5
Ich bin besorgt um mein Aussehen.		1	2	3	4	5
Ich muss mich zu jeder Tätigkeit zwingen.		1	2	3	4	5
Ich bin müde und lustlos.		1	2	3	4	5

Tabelle B.8: Skala Emotionskontrolle

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich rege mich manchmal über jede Kleinigkeit auf.	1	2	3	4	5
Gegen meine Launen komme ich manchmal kaum an.	1	2	3	4	5
Ich gehöre zu denen, die sich vor Wut manchmal nicht beherrschen können.	1	2	3	4	5

Tabelle B.9: Skala Durchsetzungsfähigkeit

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Manchmal sage ich nichts, obwohl ich eigentlich im Recht bin.	1	2	3	4	5
Ehe ich mich in einen Streit verwickle, verzichte ich lieber auf mein Recht.	1	2	3	4	5
Auch wenn ich eigentlich im Recht bin, traue ich mir nicht zu, mich zu beschweren.	1	2	3	4	5

Tabelle B.10: Skala Soziale Fähigkeiten

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich habe den Eindruck, die meisten Bekannten können mit mir nicht viel anfangen.	1	2	3	4	5
Es fällt mir manchmal schwer, von mir aus ein Gespräch anzufangen.	1	2	3	4	5
Bei Leuten, die ich kaum kenne, weiß ich oft nicht, was ich zu ihnen sagen soll.	1	2	3	4	5
Oft möchte ich mit anderen etwas unternehmen, traue mich aber nicht, es ihnen vorzuschlagen.	1	2	3	4	5
Es fällt mir schwer, richtige Freunde zu finden.	1	2	3	4	5
Auf Treffen lerne ich leicht Leute kennen.	1	2	3	4	5

Tabelle B.11: Skala Nationalstolz

Wie stehst Du zu Deutschland?	<div style="display: flex; justify-content: space-between; width: 100%;"> ich schäme mich sehr ich bin sehr stolz </div>				
Bist Du stolz auf oder schämst Du Dich für.....					
die deutsche Kultur/ Literatur	-2	-1	0	1	2
die schöne Landschaft	-2	-1	0	1	2
Friedrich d. Große, Bismarck und andere bedeutende Staatsmänner	-2	-1	0	1	2
den Leistungsstand deutscher Sportler/innen im internationalen Vergleich	-2	-1	0	1	2
Demokratie und Grundgesetz in Deutschland	-2	-1	0	1	2
die Stellung der deutschen Wirtschaft in der Welt	-2	-1	0	1	2
deutsche Wesenseigenschaften, wie Fleiß, Ehrlichkeit, Zuverlässigkeit, Disziplin und Können	-2	-1	0	1	2
das deutsche Sozialsystem	-2	-1	0	1	2
den militärischen Beitrag Deutschlands zur Sicherung des Weltfriedens.	-2	-1	0	1	2

Tabelle B.12: Skala Erleben der eigenen Nation


Wie erlebst Du Deutschland?	stimmt gar nicht  stimmt völlig				
Ich freue mich, wenn ich die deutsche Nationalhymne höre.	1	2	3	4	5
Ich freue mich, wenn ich die deutsche Fahne sehe.	1	2	3	4	5
Ich finde es wichtig, dass man die Bräuche seiner Heimat pflegt.	1	2	3	4	5
Ich finde Deutschland schöner als die meisten anderen Länder.	1	2	3	4	5
Ich arbeite lieber mit Deutschen als mit Ausländern zusammen.	1	2	3	4	5
Ich kann mich nur in Deutschland zu Hause fühlen.	1	2	3	4	5
Wenn deutsche Sportler/innen in einem internationalen Wettbewerb antreten, dann fiebere ich mit ihnen.	1	2	3	4	5

Tabelle B.13: Skala Erleben der EU

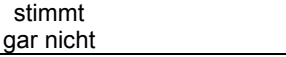
Wie erlebst Du die Europäische Union (EU)?	stimmt gar nicht  stimmt völlig				
Ich freue mich, wenn ich die Europafahne sehe.	1	2	3	4	5
Zugunsten der europäischen Idee sollten deutsche Interessen zurück gestellt werden.	1	2	3	4	5
Das Ziel der europäischen Einigung sollte ein gemeinsamer europäischer Staat sein.	1	2	3	4	5

Tabelle B.14: Skala Toleranz


Wie stehst Du zu Menschen, die von Dir sehr verschieden sind?	gehe ich am liebsten aus dem Wege  möchte ich gerne genauer kennenlernen				
Menschen mit einer anderen politischen Auffassung	-2	-1	0	1	2
Menschen mit einer anderen Religion	-2	-1	0	1	2
Menschen mit einer anderen Weltanschauung	-2	-1	0	1	2
Menschen aus fremden Kulturen	-2	-1	0	1	2
Menschen aus anderen Ländern	-2	-1	0	1	2

Tabelle B.15: Skala Xenophilie/Xenophobie


Was ist Deine Meinung?	stimmt gar nicht  stimmt völlig				
Ich fühle mich unter Ausländern oft wohler als unter Deutschen.	1	2	3	4	5
Ich würde gerne für längere Zeit im Ausland leben, und zwar vorzugsweise in.... _____	1	2	3	4	5
Ich würde am liebsten auswandern.	1	2	3	4	5
Jeder, der aus fremden Ländern nach Deutschland kommen möchte, sollte das Recht haben einzuwandern.	1	2	3	4	5
In gewissen Abständen habe ich das Bedürfnis, mich im Ausland von den Deutschen zu erholen.	1	2	3	4	5
Es geht zu weit, wenn sich Ausländer an deutsche Mädchen und Frauen heranmachen.	1	2	3	4	5
Ausländer provozieren durch ihr Verhalten oft selbst die Ausländerfeindlichkeit.	1	2	3	4	5
Die meisten Politiker in Deutschland sorgen sich zu sehr um die Ausländer und nicht um "Otto Normalverbraucher".	1	2	3	4	5
Ausländer haben viele positive Eigenschaften, die uns Deutschen fehlen.	1	2	3	4	5
In bezug auf Deutsche oder Deutschland spreche ich gerne von "Wir".	1	2	3	4	5
Ich schwärme für eine bestimmte Stadt bzw. Landschaft, und zwar für ... _____	1	2	3	4	5
Die Deutschen sollten mehr Opfer auf sich nehmen, um verfolgten Menschen eine Heimat zu geben.	1	2	3	4	5
Ich würde mich freuen, wenn Deutschland zu einem multikulturellen Land würde.	1	2	3	4	5
Es ist in unserer überbevölkerten Welt besser, wenn verstärkt Einwanderer nach Deutschland kommen, als dass die Deutschen selbst wieder mehr Kinder bekommen.	1	2	3	4	5

Tabelle B.16: Skala Begabungsselbstkonzept

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich wollte, ich wäre so intelligent wie die anderen.	1	2	3	4	5
In der Schule habe ich oft das Gefühl, dass ich weniger zustande bringe als die anderen.	1	2	3	4	5
Häufig denke ich: ich bin nicht so klug wie die anderen.	1	2	3	4	5
Die anderen haben oft bessere Einfälle als ich.	1	2	3	4	5
Oft kann ich mich noch so anstrengen, trotzdem schaffe ich nicht, was andere ohne Mühe können.	1	2	3	4	5
Verglichen mit anderen bin ich nicht so begabt.	1	2	3	4	5

Tabelle B.17: Skala Kognitives Motiv

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Ich lese zu Hause Bücher/Zeitschriften, die den Unterrichtsstoff erweitern.	1	2	3	4	5
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.	1	2	3	4	5
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	1	2	3	4	5
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.	1	2	3	4	5
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann, verliere ich schnell die Lust.	1	2	3	4	5
Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	1	2	3	4	5
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	1	2	3	4	5
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.	1	2	3	4	5
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.	1	2	3	4	5
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.	1	2	3	4	5
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.	1	2	3	4	5
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	1	2	3	4	5
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.	1	2	3	4	5
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.	1	2	3	4	5

Tabelle B.18: Skala Freude an der Denktätigkeit

	stimmt nicht 1	eher nein 2	teils – teils 3	eher ja 4	stimmt 5
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	1	2	3	4	5
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	1	2	3	4	5
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	1	2	3	4	5
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	1	2	3	4	5
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	1	2	3	4	5

Tabelle B.19: Skala Freizeitverhalten

Was machst Du in Deiner Freizeit?	Mache ich				
	nie	selten	manch- mal	oft	sehr oft
Fernsehen.	0	1	2	3	4
Computerspiele (auch Gameboy/Playstation etc.) spielen.	0	1	2	3	4
Malen oder basteln.	0	1	2	3	4
Einfach nur Rumbummeln.	0	1	2	3	4
Ein Musikinstrument spielen.	0	1	2	3	4
Sport treiben (auch Fahrrad fahren, reiten gehen etc.).	0	1	2	3	4
Computerprogramme schreiben.	0	1	2	3	4
Schach oder andere Strategiespiele spielen.	0	1	2	3	4
Knobelaufgaben/Kreuzwörterrätsel lösen.	0	1	2	3	4
Eine andere Sprache lernen: _____	0	1	2	3	4
Geschichten oder Tagebuch schreiben.	0	1	2	3	4
Comics und Geschichten für Jugendliche lesen.	0	1	2	3	4
Bücher über Natur oder Technik lesen.	0	1	2	3	4
Bücher über Politik, Religion oder Philosophie lesen.	0	1	2	3	4
Musik hören.	0	1	2	3	4
Technische Dinge erforschen, nachbauen, erfinden.	0	1	2	3	4
Pflanzen und/oder Tiere beobachten, erforschen, züchten.	0	1	2	3	4
Naturphänomene (z. B. Wetter) beobachten.	0	1	2	3	4
Mit Freunden treffen, chatten, telefonieren.	0	1	2	3	4
Shoppen, ausgehen.	0	1	2	3	4
sonstiges: _____	0	1	2	3	4

C Beteiligte Schulen

Tabelle C.1: An der Hauptuntersuchung beteiligte Schulen

Erhebungsort	Name der Schule
Bergisch Gladbach	Dietrich-Bonhöffer-Gymnasium
Bergisch Gladbach	Otto-Hahn-Gymnasium
Berlin	Dathe-Oberschule
Berlin	Eckener-Oberschule
Berlin	Gabriele-von-Bülow-Oberschule
Berlin	Georg-Büchner-Oberschule
Berlin	Otto-Nagel-Oberschule
Berlin	Ulrich von Hutten-Oberschule
Berlin	Werner-von-Siemens-Gymnasium
Bonn	Beethoven-Gymnasium
Bonn	Helmholtz-Gymnasium
Brühl	Max-Ernst-Gymnasium
Düren	Gymnasium am Wirteltor
Düsseldorf	Cecilien-Gymnasium
Frechen	Gymnasium der Stadt Frechen
Hamburg	Carl-von-Ossietzky-Gymnasium
Hamburg	Christianeum
Hamburg	Gymnasium Osterbek
Hamburg	Gymnasium Lohbrügge
Hamburg	Gymnasium Finkenwerder
Hamburg	Gymnasium Grootmoor
Hamburg	Gymnasium Osdorf
Hamburg	Hansa-Gymnasium
Hamburg	Heinrich-Heine-Gymnasium
Hamburg	Helene-Lange-Gymnasium
Hamburg	Immanuel-Kant-Gymnasium
Kerpen	Gymnasium der Stadt Kerpen
Köln	Georg-Büchner-Gymnasium
Köln	Gymnasium Kreuzgasse
Köln	Hildegard-v.-Bingen-Gymnasium
Köln	Irmgardis-Gymnasium
Köln	Lessing-Gymnasium
Köln	Liebfrauenschule
Köln	Stadtgymnasium Porz
Meinerzhagen	Ev. Gymnasium Meinerzhagen
Rösrath	Freiherr-vom-Stein-Schule
St. Wendel (Saarland)	Cusanus-Gymnasium
St. Wendel (Saarland)	Gymnasium Wendalinum
Wesseling	Käthe-Kollwitz-Gymnasium
Wuppertal	Gymnasium Bayreuther Straße
Wuppertal	Gymnasium am Kothen

D Erhebungen und Rücklaufquoten

Tabelle D.1: Erhebungsdaten und Rücklaufquoten

Nr.	Stadt	Schule*	Termin	Förderung	Anzahl	TN	Quote
1	Berlin	Otto Nagel-Oberschule	17.8.	SP	32	26	81.2
2	Berlin	Eckener-Oberschule	18.8. e	Ohne	31	21	67.7
2	Berlin	Eckener-Oberschule	18.8. f2	Ohne	30	6	20.0
3	Berlin	Ulrich-v.-Hutten-Oberschule	19.8. 9/4	Ohne	19	17	89.4
3	Berlin	Ulrich-v.-Hutten-Oberschule	19.8. 9/5	Ohne	17	17	100.0
4	Berlin	Georg-Büchner-Oberschule	20.9.	BIL	30	28	93.3
5	Berlin	Werner-von-Siemens-Oberschule	21.9.b	SP	26	16	61.5
5	Berlin	Werner-von-Siemens-Oberschule Dank	21.9.a	SP	31	28	90.3
6	Berlin	Gabriele-v.-Bülow-Oberschule	22.9.	BIL	24	17	70.8
7	Berlin	Dathe-Oberschule	19.9.b	SP	24	21	87.5
7	Berlin	Dathe-Oberschule	19.9.a	SP	24	10	41.7
8	Köln	Gymnasium Kreuzgasse Dank	9.11. a	Ohne	25	21	84.0
8	Köln	Gymnasium Kreuzgasse	16.11. b	Ohne	24	20	83.3
8	Köln	Gymnasium Kreuzgasse Dank	10.11. c	BIL	27	24	88.9
8	Köln	Gymnasium Kreuzgasse	10.11. d	BIL	22	9	40.9
8	Köln	Gymnasium Kreuzgasse	11.11. e	BIL	23	14	60.8
9	Bonn	Helmholtz-Gymnasium	30.6.	SP	32	27	84.3
9	Bonn	Helmholtz-Gymnasium	9.6.06	SP	32	28	87.5
10	Köln	Lessing-Gymnasium	27.6.	SP	33	28	84.8
10	Köln	Lessing-Gymnasium	8.6.06	SP	30	15	50.0
11	Bonn	Beethoven-Gymnasium	4.7.	Ohne	25	25	100.0
12	Köln	Stadtgymnasium Porz	29.6.	SP	28	12	42.8
12	Köln	Stadtgymnasium Porz	14.6.06	SP	24	19	79.2
13	Wuppertal	Bayreuther Straße	30.11.	Ohne	29	23	79.3
14	Wuppertal	Kothen	26.4.	BIL	27	25	92.6
15	Köln	Hildegard-v. Bingen	16.12. c	Ohne	23	17	73.9
15	Köln	Hildegard-v. Bingen	16.12. b	Ohne	25	5	20.0
15	Köln	Hildegard-v. Bingen	16.12. a	Ohne	24	14	58.3
16	Frechen	Gymnasium der Stadt Frechen	12.12.	SP	29	26	89.7
17	Brühl	Max-Ernst-Gymnasium	14.12.	SP	28	27	96.4
18	Kerpen	Gymnasium der Stadt Kerpen	22.12.	BIL	31	27	87.1
18	Kerpen	Gymnasium der Stadt Kerpen	28.8.06	BIL	27	22	81.5
19	Rösrath	Freiherr v. Stein	11.1.	BIL	27	25	92.6
19	Rösrath	Freiherr v. Stein	25.8.06	BIL	26	24	92.3
20	Berg. GL	Dietrich-Bonhoeffer	12.1.	BIL	22	21	95.5
20	Berg. GL	Dietrich-Bonhoeffer	30.8.06	BIL	19	17	89.5
21	Düren	Wirteltor Schmitz	13.1. f	BIL	28	24	85.7
21	Düren	Wirteltor	13.1. e	BIL	32	30	93.7
22	Düsseldorf	Cecilien	27.1.	BIL	32	27	84.4
23	Wesseling	Käthe-Kollwitz-Gymnasium	25.1.	Ohne	27	23	85.2
24	M' hagen	Ev. Gymnasium	4.2. a	Ohne	28	1	3.6
24	M' hagen	Ev. Gymnasium	4.2. b	Ohne	26	2	7.2
24	M' hagen	Ev. Gymnasium	4.2. c	Ohne	23	4	17.4
24	M' hagen	Ev. Gymnasium	4.2. d	Ohne	28	4	14.3
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	27.4. a	Ohne	31	18	58.1
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	27.4. b	Ohne	30	19	63.3
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	28.4. c	Ohne	31	22	71.0
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	28.4. d	Ohne	31	14	45.2
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	29.8.06 a	Ohne	31	21	67.7
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	29.8.06 b	Ohne	31	13	41.9
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasiu	1.9.06 c	Ohne	32	11	34.4
25	Berg.-GL	Otto-Hahn-Gymnasium	1.9.06 d	Ohne	32	0	0.0
26	Hamburg	Gymnasium Osterbeck	14.2.	BIL	25	20	80.0
27	Hamburg	Gymnasium Lohbrügge	15.2.	BIL	25	25	100.0
28	Hamburg	Gymnasium Finkenwerder	16.2.	Ohne	30	27	90.0
29	Hamburg	Gymnasium Grootmoor	27.2.	SP	26	26	100.0
30	Hamburg	Carl-von-Ossietzky-Gymnasium	28.2.	Ohne	26	24	92.3
31	Hamburg	Gymnasium Osdorf	1.3.	Ohne	24	23	95.8
32	Hamburg	Christianeum	20.3.	SP	21	18	85.7
33	Hamburg	Immanuel-Kant-Gymnasium	21.3.	BIL	33	30	90.9

Nr.	Stadt	Schule*	Termin	Förderung	Anzahl	TN	Quote
34	Hamburg	Helene-Lange-Gymnasium	23.3.a	BIL	24	11	45.8
34	Hamburg	Helene-Lange-Gymnasium	23.3.b	BIL	24	15	62.5
34	Hamburg	Helene-Lange-Gymnasium Tangemann	23.3.c	BIL	25	9	36.0
34	Hamburg	Helene-Lange-Gymnasium Tangemann	23.3.d	BIL	26	8	30.8
35	Hamburg	Heinrich-Heine-Gymnasium	24.3. 9/3	Ohne	23	9	39.1
35	Hamburg	Heinrich-Heine-Gymnasium	24.3. 9/2	Ohne	24	11	45.8
35	Hamburg	Heinrich-Heine-Gymnasium	24.3. 9/1	Ohne	24	12	50.0
36	Hamburg	Hansa-Gymnasium	13.2. z2	BIL	23	20	86.9
36	Hamburg	Hansa-Gymnasium	13.2.z1	BIL	25	24	96.0
37	Köln	Georg-Büchner-Gymnasium Schmitz	7.3. a	Ohne	27	22	81.5
37	Köln	Georg-Büchner-Gymnasium	7.3.c	Ohne	21	18	85.7
37	Köln	Georg-Büchner-Gymnasium Schmitz	8.3.b	Ohne	24	20	83.3
37	Köln	Georg-Büchner-Gymnasium Schunath	8.3.d	Ohne	22	10	45.5
38	Köln	Liebfrauenschule Schmitz	13.3. d	Ohne	30	16	53.3
38	Köln	Liebfrauenschule Schmitz	13.3. b	Ohne	26	11	42.3
39	Köln	Irmgardis-Gymnasium Schmitz	23.5. a		<u>26</u> geschätzt	4	15.4
39	Köln	Irmgardis-Gymnasium Schmitz	23.5. b	Ohne	<u>26</u> geschätzt	1	3.8
39	Köln	Irmgardis-Gymnasium Schmitz	23.5. c		<u>26</u> geschätzt	9	34.6
41	Saarland/ St. Wendel	Cusanus-Gymnasium	13.3. a	Ohne	28	20	71.4
41	Saarland/ St. Wendel	Cusanus-Gymnasium	14.3. b	Ohne	25	22	88.0
41	Saarland/ St. Wendel	Cusanus-Gymnasium	15.3. c	Ohne	28	27	96.4
41	Saarland/ St. Wendel	Cusanus-Gymnasium	16.3. d	Ohne	28	23	82.1
42	Saarland/ St. Wendel	Wendalinum	27.3. a	Ohne	22	5	22.7
42	Saarland/ St. Wendel	Wendalinum	28.3. b	Ohne	22	16	72.7
42	Saarland/ St. Wendel	Wendalinum	29.3. c	Ohne	23	16	69.6

* Anmerkung: **Fett gedruckt sind die Namen der Untersuchungsleiterinnen in den Fällen, in denen die Untersuchung nicht von der Autorin selbst durchgeführt wurden.**

E Muster Anschreiben



UNIVERSITÄT ZU KÖLN
PSYCHOLOGISCHES INSTITUT
Lehrstuhl für Entwicklungs- u. Erziehungspsychologie

Dipl.-Psych. H. Schick

Bernhard-Feilchenfeld-Str. 11
50 969 Köln
Telefon 0221 / 470 – 4668
Telefax 0221 / 470 – 5217
E-Mail hella.schick@uni-koeln.de
www.uni-koeln.de/phil-fak/psych/

Informationsblatt für Schüler/innen und ihre Eltern

Das Projekt „(Hoch-)Begabung und Schule“ wird von der Universität zu Köln durchgeführt. Das Ziel des Projektes ist es, die Auswirkung unterschiedlicher schulischer Förderungsformen auf die Identitätsentwicklung von Jugendlichen zu untersuchen. Dabei ist von besonderem Interesse, ob Unterschiede zwischen intellektuell besonders begabten oder besonders lernwilligen Schüler/innen bestehen. Die Untersuchung findet nicht nur in Köln und Bonn statt, sondern auch Jugendliche aus Hamburg, Berlin, Düsseldorf, Wuppertal und dem Saarland haben bereits an der Untersuchung teilgenommen.

Es gibt viele Ansichten, was „Identität“ eigentlich ist. In dem Projekt wird Identität als aus mehreren Bereichen aufgebaut verstanden. Daher werden Fragen zu unterschiedlichen Themen gestellt. Die Hauptthemen sind:

- Selbstreflexion (wie man über sich selbst nachdenkt)
- Selbstbild (wie man sich in bestimmten Bereichen beschreibt)
- Einstellungen zu Gruppen, Deutschland und Europa

Unter einer „besonderen intellektuellen Begabung“ verstehen wir ein besonders gutes Abschneiden in einem Intelligenztest. Deshalb ist es Bestandteil der Untersuchung, einen Intelligenztest durchzuführen.

Besonders lernwillige Schüler/innen erkennen wir daran, dass sie großes Interesse daran haben, in der Schule oder auch zu Hause neue Dinge zu lernen. Deshalb stellen wir einige Fragen zu Hobbies, schulischen Interessen und zum Lernen allgemein.

Wir suchen Jugendliche, die eine neunte Klasse besuchen und Lust haben, bei der Untersuchung mitzumachen. Die Teilnahme an der Untersuchung ist jedoch freiwillig. Die Entscheidung, an der Untersuchung teilzunehmen, solltest Du gemeinsam mit Deinen Eltern fällen. Es wird Dir weder ein Nachteil entstehen wenn Du Dich entscheidest, nicht mitzumachen, noch wenn Du es Dir kurz vor der Untersuchung anders überlegen solltest.

Die Untersuchung gliedert sich in zwei Teile: Zunächst wird ein Intelligenztest durchgeführt. Dies findet in Form eines Gruppentestes statt, d. h. alle Teilnehmer/innen bearbeiten im Klassenverband vorgegebene Aufgaben. Der Intelligenztest dauert etwa 60 Minuten. Nach einer Pause wird dann ein Fragebogen ausgeteilt, der von den Schülern und Schülerinnen ausgefüllt werden soll, was etwa eine halbe Stunde in Anspruch nimmt.

Die Erhebung der Daten erfolgt anonym, d. h. niemand weiß, wer sich hinter dem Buchstabencode auf dem Fragebogen verbirgt. Wenn Du wissen möchtest, wie Du in dem Intelligenztest abgeschnitten hast, ist es jedoch möglich, Dir gegen Vorlage einer Bescheinigung mit Deiner Codenummer einen verschlossenen Umschlag mit dem Testergebnis aushändigen zu lassen. Sollten sich daraus für Dich oder Deine Eltern spezielle Fragen ergeben, bin ich gerne bereit, das mit Dir oder Deinen Eltern zu besprechen.

Ich würde mich freuen, wenn Du Interesse an der Untersuchung bekommen hast und mitmachst! Für Nachfragen stehe ich natürlich gerne telefonisch oder per E-mail zur Verfügung.

Mit freundlichen Grüßen

Hella Schick, Dipl.-Psych.

F Muster Rückmeldung



UNIVERSITÄT ZU KÖLN
 PSYCHOLOGISCHES INSTITUT
 Lehrstuhl für Entwicklungs- u. Erziehungspsychologie

Dipl.-Psych. H. Schick

Bernhard-Feilchenfeld-Str. 11
 50 969 Köln
 Telefon 0221 / 470 – 4668
 Telefax 0221 / 470 – 5217
 E-Mail hella.schick@uni-koeln.de
www.uni-koeln.de/phil-fak/psych/

Teilnehmer/in Nr.: _____ Alter: _____ Monate

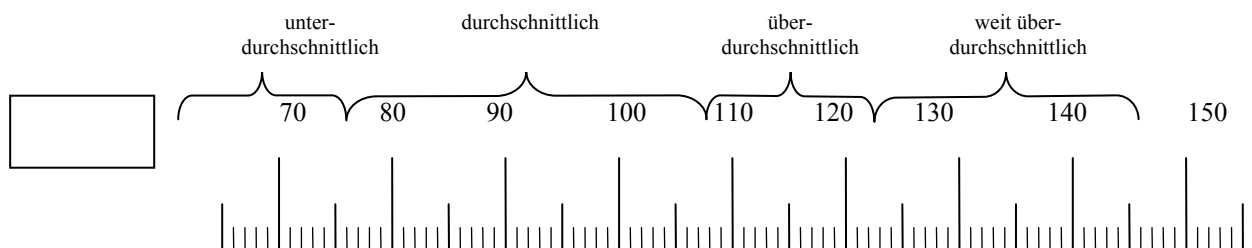
Du hast am _____ . 200_____ an einem Intelligenztest, dem „Berliner Intelligenzstruktur-Test: Begabungs- und Hochbegabungsdiagnostik (BIS-HB)“, teilgenommen. Durchgeführt wurde die Kurzform dieses Testverfahrens. Mit diesem Schreiben erhältst du eine Rückmeldung über deine Leistungen.

Leistungen in einem Intelligenztest sind nie ganz gleich, wenn man dieselbe Person an unterschiedlichen Tagen untersucht. Deshalb teilen wir hier keine erreichten absoluten Punktwerte mit, sondern einen Bereich, in dem mit 95%iger Wahrscheinlichkeit der „wahre“ Wert für Allgemeine Intelligenz und globale Verarbeitungskapazität liegen wird und wie dieses Ergebnis im Vergleich mit einer größeren Gruppe Gleichaltriger zu interpretieren ist.

Die Kurzform des BIS-HB erlaubt es, eine Aussage zu zwei Leistungsmerkmalen zu machen: der Allgemeinen Intelligenz (AI-S) und der Verarbeitungskapazität (K-S).

Allgemeine Intelligenz:

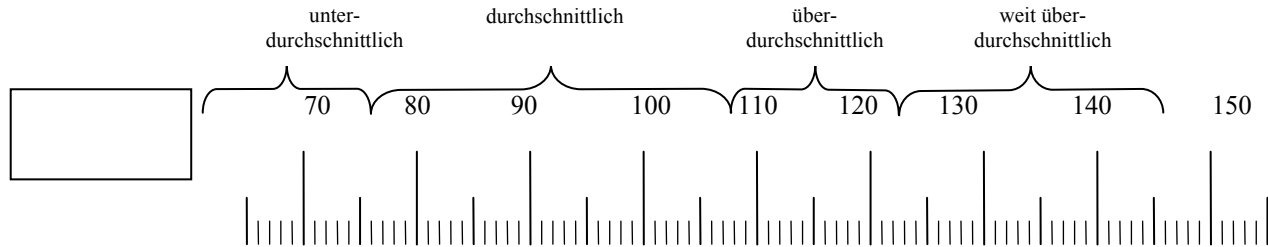
Die Allgemeine Intelligenz wird mit dem vorgelegten Testverfahren in einem sehr breiten Ansatz erfasst: Verarbeitungskapazität, Bearbeitungsgeschwindigkeit, Merkfähigkeit und Einfallsreichtum werden sowohl an sprachlichem, als auch numerischem und figuralem (Figuren und Abbildungen) Material getestet.



Das Ergebnis für die Allgemeine Intelligenz liegt im _____ Bereich.

Verarbeitungskapazität:

Hinter dem Gesamtwert für die Verarbeitungskapazität verbirgt sich, wie gut das Lösen von Aufgaben gelingt, die schlussfolgerndes Denken und das Heranziehen, Verfügbarhalten und sachgerechte Beurteilen von komplexen Informationen erfordern.



Das Ergebnis für Verarbeitungskapazität liegt im _____ Bereich.

Im Folgenden teile ich dir mit, ob und welche einzelnen Aufgaben des Intelligenztests ohne Bezugnahme auf eine Gruppennorm von dir besonders gut gelöst wurden, wo also deine individuellen Stärken zu vermuten sind. Manchmal wurden aber auch alle Aufgaben in etwa gleich gut gelöst. Bitte beachte, dass sich diese Angaben nicht eignen, um sie mit den Ergebnissen deiner Mitschüler/innen zu vergleichen, da sie sich nur auf den Vergleich deiner Ergebnisse mit sich selbst beziehen.

Von den 16 Aufgaben des BIS-HB wurden folgende Aufgaben besonders gut gelöst:

Für weitere Fragen, die sich aus der Mitteilung dieser Ergebnisse ergeben, stehe ich gerne zur Verfügung.

Köln, den . . . 200
(Hella Schick, Dipl.-Psych.)

Hinweis: Die Vertrauensintervalle wurden so bestimmt, dass sie mit 95%iger Sicherheit den wahren Normwert enthalten. Zur Ermittlung der Normwerte wurden die altersentsprechenden Normen herangezogen. Insbesondere bei einer gutachterlichen Interpretation ist zu beachten, dass sich die hier angegebenen Normwerte nur auf die Leistungen am Untersuchungstag beziehen.

G Behandlung fehlender Werte

Anmerkung: In den Tabellen dieses Abschnitts werden für die Skalenbenennungen folgende Abkürzungen verwendet:

jsaufms = Selbstaufmerksamkeit
 jkritis = Selbstkritik
 jidinfo = Identitätsstil, informationsorientiert
 jiddiffs = Identitätsstil, diffus
 jidnorms = Identitätsstil, normorientiert
 jswers = Selbstwert, positiv gepolt
 Mswers = Selbstwert, negativ gepolt
 jbdiss = Depressivität
 jsomas = Psychosomatische Beschwerden
 jbegabs = Begabungsselbstkonzept, positiv gepolt
 Mbegabs = Begabungsselbstkonzept, negativ gepolt
 jemots = Emotionskontrolle
 jdurcs = Durchsetzungsfähigkeit
 jkomss = Soziale Fähigkeiten
 jstscs = Nationalstolz
 jdeers = Erleben der eigenen Nation
 jeuers = Erleben der EU
 jeians = Toleranz
 jxenois = Xenophilie
 jxenoos = Xenophobie, positiv gepolt
 Mxenos = Xenophobie, negativ gepolt
 jkogms = Kognitives Motiv
 jdenks = Freude an der Denktätigkeit
 jleiss = Leistungsehrgeiz
 Freiz_aktiv = aktive Freizeitgestaltung
 Freiz_entsp = entspannende Freizeitgestaltung
 kat_insges = Kategorie Antwortverhalten „Insgesamt geht es mir...“

G.1 Vergleich Abschlussfrage Antworter-Nicht-Antworter-Antwortverweigerer

Tabelle G.1.1: Deskriptive Statistiken Item „Allgemeine Problembelastung“ nach Antwortverhalten

	kat_insges	Mittelwert	Standardabweichung	N
jidnorms	Nicht-Antworter	3.4330	.77166	28
	Antworter	3.3099	.70678	1398
	Antwortverweigerer	2.9387	.64276	36
	Gesamt	3.3031	.70866	1462
jswers	Nicht-Antworter	3.4881	.84611	28
	Antworter	3.4925	.72788	1398
	Antwortverweigerer	2.9204	.66477	36
	Gesamt	3.4783	.73368	1462
jsomas	Nicht-Antworter	1.9500	.62212	28
	Antworter	2.0794	.59370	1398
	Antwortverweigerer	2.5625	.63363	36
	Gesamt	2.0889	.59983	1462

	kat_insges	Mittelwert	Standardabweichung	N
jbdiss	Nicht-Antworter	2.1339	.60086	28
	Antworter	2.1879	.52540	1398
	Antwortverweigerer	2.8117	.56887	36
	Gesamt	2.2022	.53649	1462
jemots	Nicht-Antworter	3.5119	.92733	28
	Antworter	3.3519	.93349	1398
	Antwortverweigerer	2.7870	1.01153	36
jkomss	Gesamt	3.3411	.93908	1462
	Nicht-Antworter	3.6488	.83190	28
	Antworter	3.7739	.78732	1398
	Antwortverweigerer	3.3981	.83597	36
	Gesamt	3.7623	.79114	1462

Tabelle G.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzmatrizen für Varianzanalyse „Allgemeine Problembelastung“

Box-M-Test	737.572
F	1.176
df1	462
df2	16117.039
Signifikanz	.006

Tabelle G.1.3: Ergebnisse multivariater Test für die Identitätsskalen nach Item „Allgemeine Problembelastung“

Effekt	Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat	
Insgesamt gesehen geht es mir....	Pillai-Spur	.067	2.388	42 2880	.000	.034

Tabelle G.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen Identitätsskalen

	F	df1	df2	Signifikanz
jsaufms	1.642	2	1459	.194
jkrits	1.993	2	1459	.137
jidinfs	.071	2	1459	.931
jiddiffs	.725	2	1459	.485
jidnorms	.675	2	1459	.509
jswers	1.002	2	1459	.367
jleiss	.827	2	1459	.437
jsomas	.278	2	1459	.757
jbdiss	.488	2	1459	.614
jemots	.262	2	1459	.769
jdurcs	.443	2	1459	.642
jkomss	.408	2	1459	.665
jstscs	1.794	2	1459	.167
jdeers	1.638	2	1459	.195
jeuers	1.206	2	1459	.300
jeians	1.931	2	1459	.145
jxenois	1.822	2	1459	.162
jxenoos	.070	2	1459	.932

	F	df1	df2	Signifikanz
jbegabs	.690	2	1459	.502
jkogms	1.042	2	1459	.353
jdenks	.832	2	1459	.435

Tabelle G.1.5: Test der Zwischensubjekteffekte für Item „Allgemeine Problembelastung“

Abhängige Variable	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
jsaufms	.118	2	.059	.093	.911	.000
jkrits	2.750	2	1.375	2.513	.081	.003
jidinfs	.145	2	.072	.133	.875	.000
jiddiffs	1.013	2	.506	.834	.435	.001
jidnorms	5.319	2	2.659	5.327	.005	.007
jswers	11.490	2	5.745	10.817	.000	.015
jleiss	2.366	2	1.183	2.519	.081	.003
jsomas	8.740	2	4.370	12.335	.000	.017
jbdis	13.789	2	6.895	24.733	.000	.033
jemots	12.032	2	6.016	6.877	.001	.009
jdurcs	.823	2	.411	.454	.635	.001
jkomss	5.323	2	2.662	4.272	.014	.006
jstscs	.978	2	.489	1.876	.154	.003
jdeers	.504	2	.252	.395	.674	.001
jeuers	2.115	2	1.058	1.677	.187	.002
jeians	.685	2	.342	.785	.456	.001
jxenois	1.335	2	.668	1.554	.212	.002
jxenoos	.789	2	.395	.620	.538	.001
jbegabs	.590	2	.295	.398	.671	.001
jkogms	.497	2	.249	.652	.521	.001
jdenks	1.702	2	.851	1.710	.181	.002

Tabelle G.1.6: Mehrfachvergleiche Identitätsskalen für Item „Allgemeine Problembelastung“

Abhängige Variable	(I) Insgesamt gesehen geht es mir....	(J) Insgesamt gesehen geht es mir....	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jidnorms		Antworter	-.1531	.13157	.734
	Nicht-Antworter	Antworter	.1231	.13486	1.000
		Antwortverweigerer	.4944(*)	.17804	.017
	Antworter	Nicht-Antworter	-.1231	.13486	1.000
	Antwortverweigerer	Antwortverweigerer	.3712(*)	.11927	.006
		Nicht-Antworter	-.4944(*)	.17804	.017
jswers		Antworter	-.3712(*)	.11927	.006
	Nicht-Antworter	Antworter	-.0044	.13910	1.000
		Antwortverweigerer	.5677(*)	.18364	.006
	Antworter	Nicht-Antworter	.0044	.13910	1.000
	Antwortverweigerer	Antwortverweigerer	.5721(*)	.12302	.000
		Nicht-Antworter	-.5677(*)	.18364	.006
jsomas		Antworter	-.5721(*)	.12302	.000
	Nicht-Antworter	Antworter	-.1294	.11361	.764
		Antwortverweigerer	-.6125(*)	.14998	.000
	Antworter	Nicht-Antworter	.1294	.11361	.764
		Antwortverweigerer	-.4831(*)	.10047	.000
		Nicht-Antworter			

Abhängige Variable	(I) Insgesamt gesehen geht es mir....	(J) Insgesamt gesehen geht es mir....	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jbdis	Antwortverweigerer	Nicht-Antworter	.6125(*)	.14998	.000
		Antworte	.4831(*)	.10047	.000
	Nicht-Antworter	Antworte	-.0540	.10077	1.000
		Antwortverweigerer	-.6778(*)	.13304	.000
	Antworte	Nicht-Antworter	.0540	.10077	1.000
jemots	Antwortverweigerer	Nicht-Antworter	.6778(*)	.13304	.000
		Antworte	.6238(*)	.08912	.000
	Nicht-Antworter	Antworte	.1600	.17852	1.000
		Antwortverweigerer	.7249(*)	.23568	.006
	Antworte	Nicht-Antworter	-.1600	.17852	1.000
jkomss	Antwortverweigerer	Nicht-Antworter	.5649(*)	.15788	.001
		Antworte	-.7249(*)	.23568	.006
	Nicht-Antworter	Antworte	-.5649(*)	.15788	.001
		Antwortverweigerer	-.1251	.15066	1.000
	Antworte	Nicht-Antworter	.2507	.19890	.623
	Antwortverweigerer	.3758(*)	.13325	.015	
	Antwortverweigerer	Nicht-Antworter	-.2507	.19890	.623
		Antworte	-.3758(*)	.13325	.015

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Tabelle G.1.7: Deskriptive Statistiken für den Notenschnitt im letzten Zeugnis nach Antwortverhalten Item „Allgemeine Problembelastung“

	Insgesamt gesehen geht es mir....	Mittelwert	Standardabweichung	N
Notenschnitt im letzten Zeugnis	Nicht-Antworter	3.15	.906	33
	Antworte	3.29	1.021	1416
	Antwortverweigerer	3.47	1.055	36
	Gesamt	3.29	1.019	1485

Tabelle G.1.8: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Notenschnitt“

F	df1	df2	Signifikanz
.747	2	1482	.474

Tabelle G.1.9: Ergebnisse univariater Test für Notenschnitt nach Item „Allgemeine Problembelastung“

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	1.836(a)	2	.918	.884	.413	.001
Konstanter Term	1670.968	1	1670.968	1608.839	.000	.521
kat_insges	1.836	2	.918	.884	.413	.001
Fehler	1539.231	1482	1.039			
Gesamt	17604.000	1485				
Korrigierte Gesamtvariation	1541.067	1484				

a R-Quadrat = .001 (korrigiertes R-Quadrat = .000)

G.2 Regressionsanalyse Notenschnitt

Tabelle G.2.1: Deskriptive Statistiken für Regressionsanalyse „Notenschnitt“

	Mittelwert	Standardabweichung	N
Notendurchschnitt letztes Zeugnis	3.25	1.010	1219
Note Mathematik	2.774	1.0856	1219
Note Deutsch	2.632	.8527	1219
Note Biologie	2.342	.8907	1219

Tabelle G.2.2: Aufgenommene/Entfernte Variablen für Regressionsanalyse „Notenschnitt“

Modell	Aufgenommene Variablen	Entfernte Variablen	Methode
1	Note Biologie, Note Mathematik, Note Deutsch(a)	.	Eingeben

a Alle gewünschten Variablen wurden aufgenommen.

Tabelle G.2.3 Modellzusammenfassung für Regressionsanalyse „Notenschnitt“

Modell	R	R-Quadrat	Korrigiertes R-Quadrat	Standardfehler des Schätzers
1	.822(a)	.676	.675	.576

a Einflussvariablen : (Konstante), Note Biologie, Note Mathematik, Note Deutsch

Tabelle G.2.4: Anova für Regressionsanalyse „Notenschnitt“

Modell		Quadratsumme	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz
1	Regression	840.561	3	280.187	845.520	.000(a)
	Residuen	402.625	1215	.331		
	Gesamt	1243.186	1218			

a Einflussvariablen : (Konstante), Note Biologie, Note Mathematik, Note Deutsch

Tabelle G.2.5: Koeffizienten für Regressionsanalyse „Notenschnitt“

Modell		Nicht standardisierte Koeffizienten	Standardisierte Koeffizienten	T	Signifikanz	
		B	Standardfehler	Beta		
1	(Konstante)	.253	.062		4.056	.000
	Note Mathematik	.372	.017	.400	22.051	.000
	Note Deutsch	.459	.022	.387	21.115	.000
	Note Biologie	.324	.021	.285	15.319	.000

a Abhängige Variable: Notendurchschnitt letztes Zeugnis

H Skalenwertberechnung Freizeitverhalten

Tabelle H.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse "Freizeitverhalten"

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.760
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	5222.516
	df	171
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle H.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse "Freizeitverhalten"

	Anfänglich	Extraktion
Fernsehen	1.000	.586
Computerspiele (auch Gameboy/Playstation etc.) spielen	1.000	.645
Malen oder basteln	1.000	.513
Einfach nur rumbummeln	1.000	.444
Ein Musikinstrument spielen	1.000	.402
Sport treiben	1.000	.323
Computerprogramme schreiben	1.000	.475
Schach oder andere Strategiespiele spielen	1.000	.516
Knobelaufgaben/Kreuzworträtsel lösen	1.000	.340
Geschichten oder Tagebuch schreiben	1.000	.551
Comics und Geschichten für Jugendliche lesen	1.000	.520
Bücher über Natur oder Technik lesen	1.000	.599
Bücher über Politik, Religion oder Philosophie lesen	1.000	.538
Musik hören	1.000	.526
technische Dinge erforschen, nachbauen, erfinden	1.000	.619
Pflanzen/Tiere beobachten, erforschen, züchten	1.000	.680
Naturphänomene (z.B. Wetter) beobachten	1.000	.584
Mit Freunden treffen, chatten, telefonieren	1.000	.611
Shoppen, ausgehen	1.000	.714

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle H.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse "Freizeitverhalten"

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Rotierte Summe der quadrierten Ladungen		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	3.484	18.339	18.339	2.344	12.335	12.335
2	2.688	14.148	32.487	2.214	11.654	23.989
3	1.558	8.199	40.686	2.082	10.955	34.944
4	1.349	7.102	47.788	1.913	10.067	45.011
5	1.106	5.821	53.609	1.634	8.598	53.609
6	.978	5.146	58.756			
7	.883	4.647	63.402			
8	.833	4.386	67.788			
9	.785	4.133	71.921			
10	.767	4.038	75.958			
11	.675	3.551	79.509			
12	.639	3.362	82.871			
13	.593	3.122	85.993			
14	.560	2.946	88.939			
15	.531	2.793	91.732			
16	.458	2.409	94.142			
17	.431	2.271	96.413			
18	.354	1.861	98.274			
19	.328	1.726	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle H.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse "Freizeitverhalten"

	Komponente				
	1	2	3	4	5
Shopper, ausgehen	.796				
Mit Freunden treffen, chatten, telefonieren	.761				
Musik hören	.719				
Einfach nur rumbummeln	.585				
Computerprogramme schreiben		.679			
technische Dinge erforschen, nachbauen, erfinden		.656	.384		
Schach oder andere Strategiespiele spielen		.648			
Computerspiele (auch Gameboy/Playstation etc.) spielen		.639			-.426
Pflanzen/Tiere beobachten, erforschen, züchten			.802		
Naturphänomene (z.B. Wetter) beobachten			.736		
Bücher über Natur oder Technik lesen		.441	.470		.334
Sport treiben			.397	-.338	
Knobelaufgaben/Kreuzworträtsel lösen			.389	.378	
Comics und Geschichten für Jugendliche lesen				.719	
Malen oder basteln				.652	
Geschichten oder Tagebuch schreiben				.632	
Bücher über Politik, Religion oder Philosophie lesen					.663
Fernsehen					-.649
Ein Musikinstrument spielen					.557

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

a Die Rotation ist in 8 Iterationen konvergiert.

I Intraklassenkorrelation

Anmerkung: fett gedruckt sind die Koeffizienten der Intraklassenkorrelation

INPUT INSTRUCTIONS

TITLE: Deskriptive Statistiken (ICC und Kov-Matrizen)
DATA: ! Benennung der Input-Datei
file is Mplus.dat;
VARIABLE: ! Variablen-Namen
names are nrklasse schularnt bland nrschule sex jalter ai xnote notem noted
jsaufms jkritis jidinfo Middiffs Mswers jbdis Mbegabs jemots jstscs
jxenois jkogms jdenks jleiss Freiza Freize;
! Selektion von Variablen
usevariables are ai xnote notem noted jsaufms jkritis jidinfo Middiffs
Mswers jbdis Mbegabs jemots jstscs jxenois
jkogms jdenks jleiss Freiza Freize;
! Clusterindikator
cluster is nrklasse;
ANALYSIS: ! Spezifikation des Analysetyps
type is twolevel BASIC;
Output: samp stand;

INPUT READING TERMINATED NORMALLY

Deskriptive Statistiken (ICC und Kov-Matrizen)

SUMMARY OF ANALYSIS

Number of groups	1				
Number of observations	1208				
Number of dependent variables	19				
Number of independent variables	0				
Number of continuous latent variables	0				
Observed dependent variables					
Continuous					
AI	XNOTE	NOTEM	NOTED	JSAUFMS	JKRITS
JIDINFS	MIDDIFFS	MSWERS	JBDIS	MBEGABS	JEMOTS
JSTSCS	JXENOIS	JKOGMS	JDENKS	JLEISS	FREIZA
FREIZE					

Variables with special functions

Cluster variable NRKLASSE

Estimator	MLR
Information matrix	EXPECTED
Maximum number of iterations	1000
Convergence criterion	0.100D-05
Maximum number of EM iterations	500
Convergence criteria for the EM algorithm	
Loglikelihood change	0.100D-02
Relative loglikelihood change	0.100D-05
Derivative	0.100D-02
Minimum variance	0.100D-03
Maximum number of steepest descent iterations	20
Maximum number of iterations for H1	2000
Convergence criterion for H1	0.100D-03
Optimization algorithm	EMA

Input data file(s)

Mplus.dat

Input data format FREE

SUMMARY OF DATA

Number of clusters	62
Size (s)	Cluster ID with Size s
10	72 64 73
11	22 61 51 20 65
12	50
13	28 74
14	15 45 62 47 7
15	4
16	5
17	36 71 9 58
18	52 13 16

19	70	35	68	23	69		
20	24	46					
21	10	49	48	2	32	56	14
22	33	57	67				
23	40	21	38				
24	17	34	25				
25	53	39	31				
26	54	29	1	6	19	55	
27	18	30					
28	8						
30	37	59					

Average cluster size 19.484

Estimated Intraclass Correlations for the Y Variables

	Intraclass		Intraclass		Intraclass
Variable	Correlation	Variable	Correlation	Variable	Correlation
AI	0.098	XNOTE	0.088	NOTEM	0.058
NOTED	0.078	JSAUFMS	0.049	JKRITS	0.046
JIDINFS	0.040	MIDDIFFS	0.019	MSWERS	0.036
JBDIS	0.069	MBEGABS	0.041	JEMOTS	0.017
JSTSCS	0.019	JXENOIS	0.024	JKOGMS	0.038
JDENKS	0.027	JLEISS	0.039	FREIZA	0.088
FREIZE	0.042				

RESULTS FOR BASIC ANALYSIS

NOTE: The sample statistics for within and between refer to the maximum-likelihood estimated within and between covariance matrices, respectively.

ESTIMATED SAMPLE STATISTICS FOR BETWEEN

	Means				
	AI	XNOTE	NOTEM	NOTED	JSAUFMS
1	111.422	2.672	3.196	3.344	2.972
	Means				
	JKRITS	JIDINFS	MIDDIFFS	MSWERS	JBDIS
1	3.670	3.675	4.235	2.506	2.206
	Means				
	MBEGABS	JEMOTS	JSTSCS	JXENOIS	JKOGMS
1	2.369	3.343	0.355	2.915	3.256
	Means				
	JDENKS	JLEISS	FREIZA	FREIZE	
1	3.143	3.067	1.126	2.631	

J Stichprobenkennwerte Strukturgleichungsmodelle

J.1 Verteilung über die Bundesländer

Bundesland der Erhebung * Schulart Kreuztabelle

Tabelle J.1.1: Anzahl Probanden/innen nach Bundesland und Schulart

Bundesland der Erhebung	Schulart			Gesamt
	Regelschule	Bilingual	Profilklasse	
NRW	327	238	160	725
% von Schulart	69.1%	56.4%	56.1%	61.4%
Berlin	52	42	89	183
% von Schulart	11.0%	10.0%	31.2%	15.5%
Hamburg	94	142	36	272
% von Schulart	19.9%	33.6%	12.6%	23.1%
Gesamt	473	422	285	1180

Tabelle J.1.2: Chi-Quadrat-Test über Anzahl Probanden/innen nach Bundesland und Schulart

	Wert	df	Asymptotische Signifikanz (2-seitig)
Chi-Quadrat nach Pearson	103.691(a)	4	.000
Likelihood-Quotient	95.301	4	.000
Zusammenhang linear- mit-linear	2.668	1	.102
Anzahl der gültigen Fälle	1180		

a 0 Zellen (.0%) haben eine erwartete Häufigkeit kleiner 5. Die minimale erwartete Häufigkeit ist 44.20.

J.2 Geschwisterstatus

Tabelle J.2: Geschwisterstatus

		Häufigkeit	Prozent	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
Gültig	keine Geschwister	200	16.9	20.3	20.3
	1-2 Geschwister	685	58.1	69.5	89.8
	3 und mehr Geschwister	101	8.6	10.2	100.0
	Gesamt	986	83.6	100.0	
Fehlend		194	16.4		
Gesamt		1180	100.0		

J.3 Familienform

Tabelle J.3: Familienform

		Häufigkeit	Prozent	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
Gültig	beide Eltern	879	74.5	74.6	74.6
	nur Mutter	268	22.7	22.8	97.4
	nur Vater	28	2.4	2.4	99.7
	sonstiges	3	.3	.3	100.0
	Gesamt	1178	99.8	100.0	
Fehlend		2	.2		
Gesamt		1180	100.0		

J.4 Jugendliche mit Migrationshintergrund

Tabelle J.4.1: Kategorie Muttersprache

		Häufigkeit	Prozent	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
Gültig	deutsch	1008	85.4	85.4	85.4
	bilingual	75	6.4	6.4	91.8
	Ausland	97	8.2	8.2	100.0
	Gesamt	1180	100.0	100.0	

Tabelle J.4.2: Anzahl Kategorie Muttersprache nach Erhebungsort

	Kategorie Muttersprache			Gesamt
	deutsch	bilingual	Ausland	
Berg. Gladbach	132	5	4	141
% von Erhebungsort	93.6%	3.5%	2.8%	100.0%
Berlin	167	5	11	183
% von Erhebungsort	91.3%	2.7%	6.0%	100.0%
Bonn	62	2	2	66
% von Erhebungsort	93.9%	3.0%	3.0%	100.0%
Brühl	25	1	1	27
% von Erhebungsort	92.6%	3.7%	3.7%	100.0%
Düren	35	4	1	40
% von Erhebungsort	87.5%	10.0%	2.5%	100.0%
Düsseldorf	19	4	0	23
% von Erhebungsort	82.6%	17.4%	.0%	100.0%
Frechen	24	1	0	25
% von Erhebungsort	96.0%	4.0%	.0%	100.0%
Hamburg	213	25	34	272
% von Erhebungsort	78.3%	9.2%	12.5%	100.0%
Kerpen	36	4	2	42
% von Erhebungsort	85.7%	9.5%	4.8%	100.0%
Köln	196	15	36	247
% von Erhebungsort	79.4%	6.1%	14.6%	100.0%
Meinerzhagen	5	4	0	9
% von Erhebungsort	55.6%	44.4%	.0%	100.0%
Rösrath	40	1	2	43
% von Erhebungsort	93.0%	2.3%	4.7%	100.0%
Wesseling	18	4	0	22
% von Erhebungsort	81.8%	18.2%	.0%	100.0%
Wuppertal	36	0	4	40
% von Erhebungsort	90.0%	.0%	10.0%	100.0%
Gesamt	1008	75	97	1180
% von Erhebungsort	85.4%	6.4%	8.2%	100.0%

J.5 IQ-Verteilung

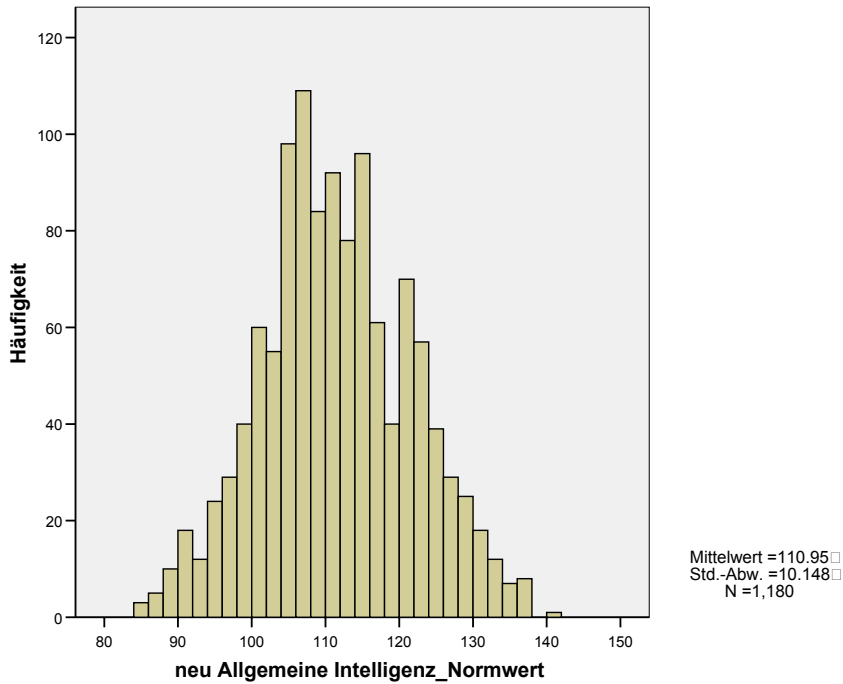


Abbildung 1: Verteilung der IQ-Werte in der Stichprobe „Strukturgleichungsmodelle“

Tabelle J.5.1: Deskriptive Statistiken für Allgemeine Intelligenz nach Schulart und Bundesland

Schulart	Bundesland der Erhebung	Mittelwert	Standardabweichung	N
Regelschule	NRW	110.20	10.368	327
	Berlin	111.06	11.318	52
	Hamburg	105.76	9.755	94
	Gesamt	109.41	10.498	473
Bilingual	NRW	111.45	9.535	238
	Berlin	110.74	8.768	42
	Hamburg	109.82	9.876	142
	Gesamt	110.83	9.587	422
Profilklassen	NRW	113.64	9.543	160
	Berlin	112.99	10.442	89
	Hamburg	115.44	9.629	36
	Gesamt	113.66	9.836	285
Gesamt	NRW	111.37	9.996	725
	Berlin	111.92	10.345	183
	Hamburg	109.16	10.241	272
	Gesamt	110.95	10.148	1180

Tabelle J.5.2: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schulart“

F	df1	df2	Signifikanz
.931	8	1171	.489

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle J.5.3: Ergebnisse zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schularat“

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	5218.294(a)	8	652.287	6.574	.000	.043
Konstanter Term	8849815.573	1	8849815.573	89186.487	.000	.987
schulart	2934.370	2	1467.185	14.786	.000	.025
bland	311.706	2	155.853	1.571	.208	.003
schulart * bland	1080.703	4	270.176	2.723	.028	.009
Fehler	116196.235	1171	99.228			
Gesamt	14645990.000	1180				
Korrigierte Gesamtvariation	121414.529	1179				

a R-Quadrat = .043 (korrigiertes R-Quadrat = .036)

Tabelle J.5.4: Mehrfachvergleiche Schularat für zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schularat“

(I) Schularat	(J) Schularat	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz	95% Konfidenzintervall	
					Untergrenze	Obergrenze
Regelschule	Bilingual	-1.43	.667	.098	-3.03	.17
	Profilklasse	-4.26(*)	.747	.000	-6.05	-2.46
Bilingual	Regelschule	1.43	.667	.098	-.17	3.03
	Profilklasse	-2.83(*)	.764	.001	-4.66	-1.00
Profilklasse	Regelschule	4.26(*)	.747	.000	2.46	6.05
	Bilingual	2.83(*)	.764	.001	1.00	4.66

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Tabelle J.5.5: Mehrfachvergleiche Bundesland für zweifaktorielle Varianzanalyse „Allgemeine Intelligenz Schularat“

(I) Bundesland der Erhebung	(J) Bundesland der Erhebung	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz	95% Konfidenzintervall	
					Untergrenze	Obergrenze
NRW	Berlin	-.56	.824	1.000	-2.53	1.42
	Hamburg	2.21(*)	.708	.006	.51	3.90
Berlin	NRW	.56	.824	1.000	-1.42	2.53
	Hamburg	2.76(*)	.952	.011	.48	5.05
Hamburg	NRW	-2.21(*)	.708	.006	-3.90	-.51
	Berlin	-2.76(*)	.952	.011	-5.05	-.48

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Geschätztes Randmittel von neu Allgemeine Intelligenz_Normwert

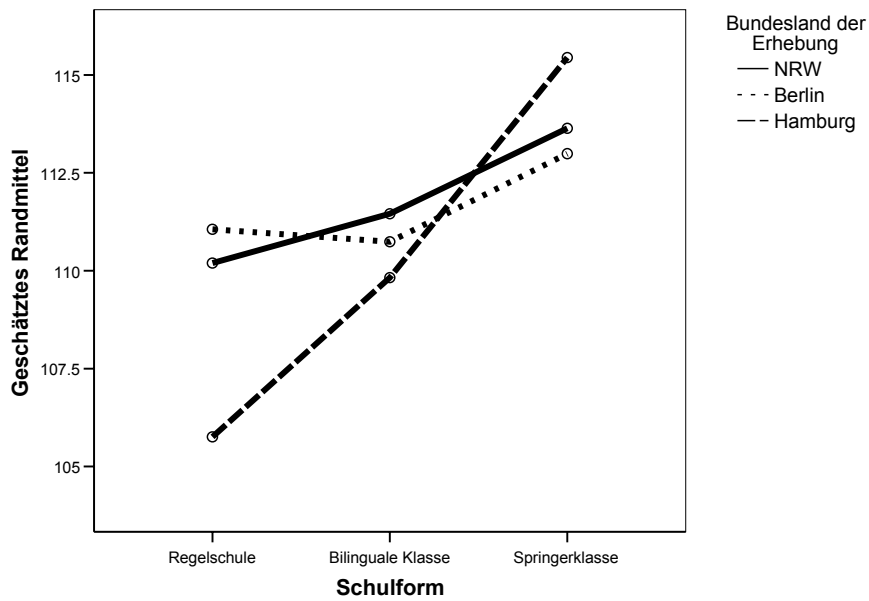


Abbildung 2: Geschätztes Randmittel für Allgemeine Intelligenz nach Schulart und Bundesland

Tabelle J.5.6: Verteilungskennwerte für Allgemeine Intelligenz nach Schulart

	Regelschule	bilinguale Klasse	Springerklasse
Schiefe	.213	.129	.121
Standardfehler der Schiefe	.112	.119	.144
Kurtosis	-.422	-.580	-.118
Standardfehler der Kurtosis	.224	.237	.288
Minimum	1	1	1
Maximum	5	5	5
N	473	422	285

J.6 Springer

Tabelle J.6.1: Anzahl Probanden/innen „Schon einmal Klasse übersprungen“ nach Schulart

			Hast Du schon einmal eine Klasse übersprungen?			Gesamt
			nein	einmal	zweimal	
Schulart	Regelschule	Anzahl	454	14	0	468
		% von Schulart	97.0%	3.0%	.0%	100.0%
	Bilingual	Anzahl	402	19	0	421
		% von Schulart	95.5%	4.5%	.0%	100.0%
	Profilklasse	Anzahl	267	16	1	284
		% von Schulart	94.0%	5.6%	.4%	100.0%
Gesamt		Anzahl	1123	49	1	1173
		% von Schulart	95.7%	4.2%	.1%	100.0%

Tabelle J.6.2: Chi-Quadrat-Test für Anzahl Probanden/innen „Schon einmal Klasse übersprungen“ nach Schulart

	Wert	df	Asymptotische Signifikanz (2-seitig)
Chi-Quadrat nach Pearson	6.431(a)	4	.169
Likelihood-Quotient	6.166	4	.187
Zusammenhang linear-mit-linear	4.596	1	.032
Anzahl der gültigen Fälle	1173		

a 3 Zellen (33.3%) haben eine erwartete Häufigkeit kleiner 5. Die minimale erwartete Häufigkeit ist .24.

J.7 Notenschnitt

Tabelle J.7.1: Anzahl Probanden/innen für Kategorien „Notenschnitt im letzten Zeugnis“

		Häufigkeit	Prozent	Gültige Prozente	Kumulierte Prozente
Gültig	1.0-1.4	142	12.0	12.0	12.0
	1.5-1.9	340	28.8	28.8	40.8
	2.0-2.4	450	38.1	38.1	79.0
	2.5-3.0	200	16.9	16.9	95.9
	>3.0	48	4.1	4.1	100.0
	Gesamt	1180	100.0	100.0	

Tabelle J.7.2: Deskriptive Statistiken für „Notenschnitt im letzten Zeugnis“ nach Schulart und Bundesland

Schulart	Bundesland der Erhebung	Mittelwert	Standardab- weichung	N
Regelschule	NRW	2.65	1.037	327
	Berlin	2.75	.860	52
	Hamburg	2.13	.942	94
	Gesamt	2.56	1.022	473
Bilingual	NRW	2.78	1.057	238
	Berlin	2.50	.862	42
	Hamburg	2.77	1.109	142
	Gesamt	2.75	1.058	422
Profilklasse	NRW	2.91	.882	160
	Berlin	2.99	.859	89
	Hamburg	3.08	.874	36
	Gesamt	2.95	.873	285
Gesamt	NRW	2.75	1.015	725
	Berlin	2.81	.878	183
	Hamburg	2.59	1.080	272
	Gesamt	2.72	1.013	1180

Tabelle J.7.3: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“

F	df1	df2	Signifikan z
4.635	8	1171	.000

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle J.7.4: Ergebnisse für zweifaktorielle Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“ nach Schulart

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	54.550(a)	8	6.819	6.918	.000	.045
Konstanter Term	5324.961	1	5324.961	5402.107	.000	.822
schulart	27.014	2	13.507	13.703	.000	.023
bland	2.209	2	1.105	1.121	.326	.002
schulart * bland	20.608	4	5.152	5.227	.000	.018
Fehler	1154.277	1171	.986			
Gesamt	9952.000	1180				
Korrigierte Gesamtvariation	1208.827	1179				

a R-Quadrat = .045 (korrigiertes R-Quadrat = .039)

Tabelle J.7.5: Mehrfachvergleiche Schulart für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“

(I) Schulart	(J) Schulart	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz	95% Konfidenzintervall	
					Untergrenze	Obergrenze
Regelschule	Bilingual	-.19(*)	.066	.013	-.35	-.03
	Profilklasse	-.40(*)	.074	.000	-.57	-.22
Bilingual	Regelschule	.19(*)	.066	.013	.03	.35
	Profilklasse	-.21(*)	.076	.021	-.39	-.02
Profilklasse	Regelschule	.40(*)	.074	.000	.22	.57
	Bilingual	.21(*)	.076	.021	.02	.39

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Tabelle J.7.6: Mehrfachvergleiche Bundesland für Varianzanalyse „Notenschnitt im letzten Zeugnis“

(I) Bundesland der Erhebung	(J) Bundesland der Erhebung	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz	95% Konfidenzintervall	
					Untergrenze	Obergrenze
NRW	Berlin	-.06	.082	1.000	-.26	.14
	Hamburg	.16	.071	.065	-.01	.33
Berlin	NRW	.06	.082	1.000	-.14	.26
	Hamburg	.22	.095	.061	-.01	.45
Hamburg	NRW	-.16	.071	.065	-.33	.01
	Berlin	-.22	.095	.061	-.45	.01

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

Geschätztes Randmittel von Notendurchschnitt letztes Zeugnis

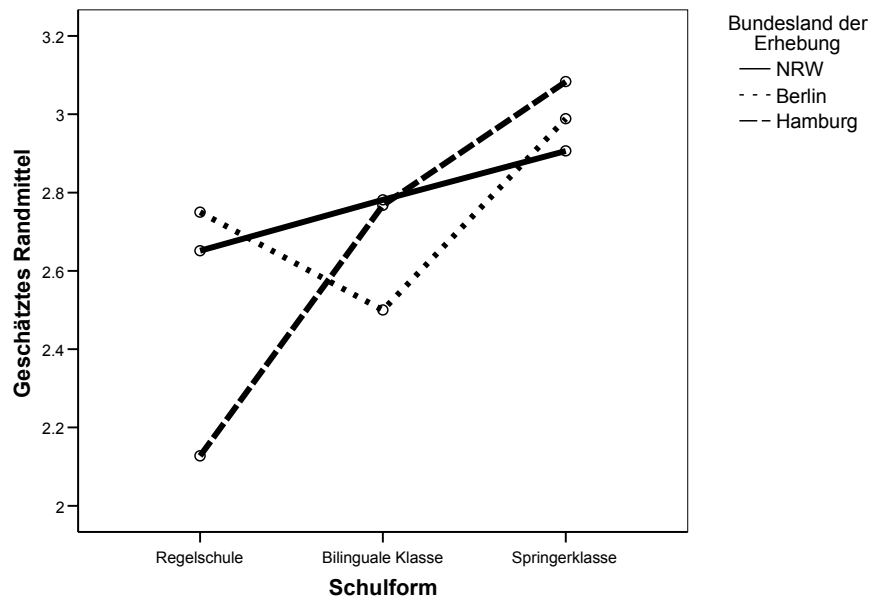


Abbildung 3: Geschätztes Randmittel für „Notenschnitt“ nach Schulart und Bundesland
Stichprobe Strukturgleichungsmodelle

K Parallelisierte Underachieverstichprobe

Statistiken

Tabelle K.1: Kennwerte „Allgemeine Intelligenz“ nach Leistungsgruppe

		Achiever	Underachiever
N	Gültig	73	73
	Fehlend	0	0
Mittelwert		125.30	124.62
Standardabweichung		4.527	4.443
Spannweite		17	18
Minimum		120	120
Maximum		137	138

Tabelle K.2: Anzahl Springer nach Leistungsgruppe

		Achiever		Gesamt
		Achiever	Underachiever	
Hast Du schon einmal eine Klasse übersprungen?	nein	66	69	135
	einmal	6	3	9
Gesamt		72	72	144

Tabelle K.3: Familienform nach Leistungsgruppe

		Achiever		Gesamt
		Achiever	Underachiever	
Bei wem lebst Du?	beide Eltern	56	53	109
	nur Mutter	15	19	34
	nur Vater	2	1	3
Gesamt		73	73	146

Tabelle K.4: Geschwisterstatus nach Leistungsgruppe

		Achiever		Gesamt
		Achiever	Underachiever	
Kategorie Geschwisterstatus	keine Geschwister	9	6	15
	1-2 Geschwister	50	48	98
	3 und mehr Geschwister	4	6	10
Gesamt		63	60	123

L Skalenstrukturen Lernmotivation

L.1 Leistungsehrgeiz

Tabelle L.1.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse "Leistungsehrgeiz"

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.724
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	1350.149
	df	15
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle L.1.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse "Leistungsehrgeiz"

	Anfänglich	Extraktion
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.	1.000	.723
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	1.000	.700
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.	1.000	.596
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	1.000	.283
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	1.000	.554
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	1.000	.560

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.1.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse "Leistungsehrgeiz"

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Rotierte Summe der quadrierten Ladungen		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	2.413	40.210	40.210	1.847	30.781	30.781
2	1.006	16.759	56.969	1.571	26.188	56.969
3	.922	15.361	72.330			
4	.700	11.661	83.990			
5	.552	9.195	93.186			
6	.409	6.814	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.1.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse "Leistungsehrgeiz"

	Komponente	
	1	2
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.	.845	
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	.824	
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.		.751
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	.302	.439
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	.325	.670
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	.474	.580

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse. Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

Tabelle L.1.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse "Leistungsehrgeiz"

Komponente	1	2
1	.773	.634
2	-.634	.773

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse. Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

L.2 Freude an der Denktätigkeit

Tabelle L.2.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse "Freude an der Denktätigkeit"

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.743
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	1075.520
	df	10
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle L.2.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse "Freude an der Denktätigkeit"

	Anfänglich	Extraktion
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	1.000	.423
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	1.000	.476
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	1.000	.490
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	1.000	.483
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	1.000	.425

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.2.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse "Freude an der Denktätigkeit"

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Summen von quadrierten Faktorladungen für Extraktion		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	2.297	45.932	45.932	2.297	45.932	45.932
2	.922	18.440	64.373			
3	.660	13.193	77.565			
4	.608	12.166	89.732			
5	.513	10.268	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.2.4: Komponentenmatrix Faktorenanalyse "Freude an der Denktätigkeit"

	Komponente
	1
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	.650
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	.690
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	.700
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	.695
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	.652

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

L.3 Leistungsehrgeiz und Freude an der Denktätigkeit

Tabelle L.3.1: KMO- und Bartlett-Test gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.771
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	2653.916
	df	55
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle L.3.2: Kommunalitäten gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“

	Anfänglich	Extraktion
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.	1.000	.735
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	1.000	.712
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.	1.000	.597
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	1.000	.264
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	1.000	.520
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	1.000	.559
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	1.000	.454
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	1.000	.472
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	1.000	.556
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	1.000	.512
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	1.000	.422

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.3.3: Erklärte Gesamtvarianz gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Rotierte Summe der quadrierten Ladungen		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	3.087	28.064	28.064	2.332	21.203	21.203
2	1.693	15.392	43.457	1.952	17.750	38.953
3	1.022	9.294	52.751	1.518	13.798	52.751
4	.946	8.598	61.349			
5	.849	7.717	69.067			
6	.714	6.494	75.561			
7	.652	5.931	81.492			
8	.588	5.345	86.837			
9	.555	5.047	91.883			
10	.492	4.472	96.355			
11	.401	3.645	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.3.4: Rotierte Komponentenmatrix gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“

	Komponente		
	1	2	3
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.		.856	
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.		.836	
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.			.763
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.		.324	.323
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.		.363	.595
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.		.501	.536
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	.575		.348
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	.677		
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	.737		
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	.714		
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	.605		

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.
 Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

Tabelle L.3.5: Komponententransformationsmatrix gemeinsame Faktorenanalyse „Leistungsehrgeiz“ und „Freude an der Denktätigkeit“

Komponente	1	2	3
1	.679	.579	.451
2	.730	-.596	-.335
3	-.075	-.557	.827

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.
 Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

L.4 Kognitives Motiv

Tabelle L.4.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.880
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	4476.646
	df	78
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle L.4.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“

	Anfänglich	Extraktion
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.	1.000	.350
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	1.000	.643
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.	1.000	.522
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann, verliere ich schnell die Lust.	1.000	.658
Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	1.000	.612
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	1.000	.607
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.	1.000	.446
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.	1.000	.590
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.	1.000	.555
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.	1.000	.573
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	1.000	.535
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.	1.000	.550
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.	1.000	.378

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.4.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Rotierte Summe der quadrierten Ladungen		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	4.377	33.667	33.667	2.949	22.683	22.683
2	1.479	11.378	45.044	2.413	18.565	41.248
3	1.165	8.961	54.005	1.658	12.757	54.005
4	.881	6.780	60.785			
5	.799	6.143	66.928			
6	.732	5.633	72.561			
7	.627	4.826	77.387			
8	.596	4.583	81.969			
9	.544	4.181	86.151			
10	.529	4.068	90.218			
11	.468	3.596	93.815			
12	.427	3.287	97.102			
13	.377	2.898	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.4.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“

	Komponente		
	1	2	3
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.	.379	.352	
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	.791		
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.			.708
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann, verliere ich schnell die Lust.	.805		
Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	.689		.371
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	.674		
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.	.333	.362	.452
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.		.716	
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.		.649	
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.		.757	
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	.524	.437	
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.		.484	.548
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.		.334	.457

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

Tabelle L.4.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse „Kognitives Motiv“

Komponente	1	2	3
1	.712	.591	.378
2	-.700	.635	.326
3	-.048	-.497	.866

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

L.5 Alle Items Lernmotivation, Vorgabe Extraktion 5 Faktoren

Tabelle L.5.1: KMO- und Bartlett-Test Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation

Maß der Stichprobeneignung nach Kaiser-Meyer-Olkin.		.906
Bartlett-Test auf Sphärizität	Ungefähres Chi-Quadrat	9080.412
	df	300
	Signifikanz nach Bartlett	.000

Tabelle L.5.2: Kommunalitäten Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation

	Anfänglich	Extraktion
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnisnoten zu erhalten, die mir möglich waren.	1.000	.568
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.	1.000	.626
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.	1.000	.150
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.	1.000	.477
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.	1.000	.597
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.	1.000	.568
Ich lese zu Hause Bücher/Zeitschriften, die den Unterrichtsstoff erweitern.	1.000	.389
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.	1.000	.344
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	1.000	.651
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.	1.000	.334
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann, verliere ich schnell die Lust.	1.000	.638
Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	1.000	.589
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	1.000	.616
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.	1.000	.446
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.	1.000	.556
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.	1.000	.530
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.	1.000	.587
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	1.000	.532
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.	1.000	.543
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.	1.000	.406
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.	1.000	.502
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	1.000	.445
In erster Linie denke ich, weil ich muss.	1.000	.569
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.	1.000	.602
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	1.000	.426

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.5.3: Erklärte Gesamtvarianz Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation

Komponente	Anfängliche Eigenwerte			Rotierte Summe der quadrierten Ladungen		
	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %	Gesamt	% der Varianz	Kumulierte %
1	6.580	26.319	26.319	3.179	12.716	12.716
2	2.030	8.118	34.437	2.787	11.149	23.865
3	1.421	5.684	40.121	2.409	9.636	33.501
4	1.372	5.488	45.610	2.354	9.416	42.917
5	1.287	5.149	50.758	1.960	7.841	50.758
6	1.013	4.051	54.809			
7	.928	3.713	58.522			
8	.867	3.470	61.992			
9	.826	3.304	65.296			
10	.737	2.949	68.245			
11	.712	2.847	71.092			
12	.694	2.774	73.867			
13	.658	2.634	76.500			
14	.611	2.443	78.943			
15	.584	2.337	81.281			
16	.576	2.302	83.583			
17	.534	2.136	85.719			
18	.511	2.045	87.764			
19	.507	2.029	89.793			
20	.490	1.961	91.754			
21	.479	1.918	93.672			
22	.435	1.742	95.413			
23	.410	1.639	97.052			
24	.369	1.476	98.528			
25	.368	1.472	100.000			

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.

Tabelle L.5.4: Rotierte Komponentenmatrix Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation

	Komponente				
	1	2	3	4	5
Ich habe mich immer angestrengt, die besten Zeugnissenoten zu erhalten, die mir möglich waren.		.646			.366
Ich bin als harter und ausdauernder Lerner bekannt.		.666			.389
Jeder, der hart arbeitet, kann es zu etwas bringen.					.631
Ich arbeite rascher und zügiger als andere.					.723
Ich stelle hohe Anforderungen an mich und erwarte von anderen dasselbe.					.657
Ich versuche, es immer ein bisschen besser zu machen, als man es von mir erwartet.		.302			
Ich lese zu Hause Bücher/Zeitschriften, die den Unterrichtsstoff erweitern.		.369	.460		
Ich lerne oft nur das, was in Tests und Klassenarbeiten verlangt wird.		.302	.387		
Mir fehlt oft die Geduld, eine komplizierte Aufgabe zu Ende zu führen.	.784				
Wenn ich ein neues Gerät sehe, versuche ich herauszufinden, wie es funktioniert.				.515	
Wenn ich die Aufgabe nicht lösen kann,	.773				

	Komponente	
verliere ich schnell die Lust. Ich löse gern Aufgaben, bei denen man knobeln kann.	.682	.302
Ich gebe nicht Ruhe, bis ich eine Aufgabe erfolgreich beendet habe.	.662	
Ich will stets den Zusammenhang zwischen verschiedenen Ereignissen begreifen.		.309
Habe ich in der Schule eine Aufgabe nicht verstanden, versuche ich, sie zu Hause zu lösen.	.647	.457
Ich möchte nicht nur die Lösung eines Problems wissen, sondern auch den Lösungsweg.	.473	.460
Wenn es sein muss, lerne ich auch am Wochenende.	.712	
Wenn ich eine schwierige Aufgabe begonnen habe, fällt mir das Aufhören schwer.	.510	.357
Ich fühle mich gut, wenn ich eine schwierige Aufgabe gelöst habe.		.676
Bevor ich mir Hilfe hole, versuche ich, die Aufgabe allein zu lösen.	.306	.513
Neue Lösungen für Probleme zu finden macht mir wirklich Spaß.		.359
Ich habe wenig Freude daran, angestrengt und stundenlang nachzudenken.	.354	.543
In erster Linie denke ich, weil ich muss.		.734
Denken entspricht nicht dem, was ich unter Spaß verstehe.		.770
Ich habe es gern, wenn mein Leben voller kniffliger Aufgaben ist, die ich lösen muss.	.366	.373

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.
 Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.
 Die Rotation ist in 8 Iterationen konvergiert.

Tabelle L.5.5: Komponententransformationsmatrix Faktorenanalyse alle Items Skalen Lernmotivation

Komponente	1	2	3	4	5
1	.559	.460	.428	.428	.331
2	-.503	.708	-.349	-.026	.352
3	-.551	-.223	.230	.769	-.052
4	-.347	.201	.790	-.438	-.150
5	-.103	-.444	.130	-.183	.861

Extraktionsmethode: Hauptkomponentenanalyse.
 Rotationsmethode: Varimax mit Kaiser-Normalisierung.

M Skaleninterkorrelationen Stichprobe N = 1300

Anmerkung: In den Tabellen dieses Abschnitts werden für die Skalenbenennungen folgende Abkürzungen verwendet:

jsaufms = Selbstaufmerksamkeit
 jkritis = Selbstkritik
 jidinfo = Identitätsstil, informationsorientiert
 jiddiffs = Identitätsstil, diffus
 jidnorms = Identitätsstil, normorientiert
 jswers = Selbstwert, positiv gepolt
 Mswers = Selbstwert, negativ gepolt
 jbdiss = Depressivität
 jsomas = Psychosomatische Beschwerden
 jbegabs = Begabungsselbstkonzept, positiv gepolt
 Mbegabs = Begabungsselbstkonzept, negativ gepolt
 jemots = Emotionskontrolle
 jdurcs = Durchsetzungsfähigkeit
 jkomss = Soziale Fähigkeiten
 jstscs = Nationalstolz
 jdeers = Erleben der eigenen Nation
 jeuers = Erleben der EU
 jeiains = Toleranz
 jxenois = Xenophilie
 jxenoos = Xenophobie, positiv gepolt
 Mxenos = Xenophobie, negativ gepolt
 jkogms = Kognitives Motiv
 jdenks = Freude an der Denktätigkeit
 jleiss = Leistungsehrgeiz
 Freiz_aktiv = aktive Freizeitgestaltung
 Freiz_entsp = entspannende Freizeitgestaltung

M.1 Skaleninterkorrelationen nach Identitätsbereichen

Tabelle M.1.1: Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich

		jsaufms	jkritis	jidinfo	jiddiffs	jidnorms
jsaufms	Korrelation nach Pearson	1	.155(**)	.416(**)	-.074(**)	.239(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.007	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jkritis	Korrelation nach Pearson	.155(**)	1	.044	.119(**)	.034
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.112	.000	.220
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jidinfo	Korrelation nach Pearson	.416(**)	.044	1	-.208(**)	.465(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.112		.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.074(**)	.119(**)	-.208(**)	1	-.012
	Signifikanz (2-seitig)	.007	.000	.000		.666
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jidnorms	Korrelation nach Pearson	.239(**)	.034	.465(**)	-.012	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.220	.000	.666	
	N	1300	1300	1300	1300	1300

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle M.1.2: Skaleninterkorrelationen Selbstwert/Selbstkonzept

		Mswers	jbdis	jsomas	jbegabs
Mswers	Korrelation nach Pearson	1	.622(**)	.318(**)	-.525(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300
jbdis	Korrelation nach Pearson	.622(**)	1	.395(**)	-.430(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300
jsomas	Korrelation nach Pearson	.318(**)	.395(**)	1	-.208(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000
	N	1300	1300	1300	1300
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.525(**)	-.430(**)	-.208(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	
	N	1300	1300	1300	1300

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle M.1.3: Skaleninterkorrelationen Kontrollüberzeugungen

		jemots	jdurcs	jkomss
jemots	Korrelation nach Pearson	1	-.068(*)	.153(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.014	.000
	N	1300	1300	1300
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.068(*)	1	.303(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.014		.000
	N	1300	1300	1300
jkomss	Korrelation nach Pearson	.153(**)	.303(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	
	N	1300	1300	1300

*/** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05/0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle M.1.4: Skaleninterkorrelationen Soziale Identität

		jstscs	jdeers	jeuers	jeians	jxenois	jxenoos
jstscs	Korrelation nach Pearson	1	.422(**)	.158(**)	.063(*)	-.189(**)	.111(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.024	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300
jdeers	Korrelation nach Pearson	.422(**)	1	.202(**)	-.165(**)	-.372(**)	.424(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300
jeuers	Korrelation nach Pearson	.158(**)	.202(**)	1	.188(**)	.210(**)	.065(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000	.000	.019
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300
jeians	Korrelation nach Pearson	.063(*)	-.165(**)	.188(**)	1	.393(**)	-.198(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.024	.000	.000		.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300
jxenois	Korrelation nach Pearson	-.189(**)	-.372(**)	.210(**)	.393(**)	1	-.219(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000		.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300
jxenoos	Korrelation nach Pearson	.111(**)	.424(**)	.065(*)	-.198(**)	-.219(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.019	.000	.000	
	N	1300	1300	1300	1300	1300	1300

*/** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05/0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle M.1.5: Skaleninterkorrelationen Indikatoren Intrinsische Lernmotivation

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jkogms	Korrelation nach Pearson	1	.617(**)	.517(**)	.497(**)	-.232(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jdenks	Korrelation nach Pearson	.617(**)	1	.296(**)	.387(**)	-.225(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jleiss	Korrelation nach Pearson	.517(**)	.296(**)	1	.279(**)	-.099(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
Freiz_aktiv	Korrelation nach Pearson	.497(**)	.387(**)	.279(**)	1	-.116(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000		.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
Freiz_entsp	Korrelation nach Pearson	-.232(**)	-.225(**)	-.099(**)	-.116(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	
	N	1300	1300	1300	1300	1300

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

M.2 Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich

Tabelle M.2: Skalenkorrelationen für Reflektierendes Ich

		jsaufms	jkrits	jidinfs	jiddiffs	jidnorms
Mswers	Korrelation nach Pearson	.222(**)	.201(**)	.030	-.067(*)	-.010
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.282	.016	.709
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jbdis	Korrelation nach Pearson	.260(**)	.331(**)	.067(*)	-.003	.007
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.016	.923	.810
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jsomas	Korrelation nach Pearson	.244(**)	.124(**)	.124(**)	-.113(**)	.041
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.141
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.122(**)	-.164(**)	.065(*)	-.035	-.046
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.019	.213	.099
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jemots	Korrelation nach Pearson	-.135(**)	-.279(**)	.002	-.034	-.048
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.954	.218	.086
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.066(*)	.001	-.031	-.064(*)	-.059(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.017	.980	.270	.020	.032
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jkomss	Korrelation nach Pearson	-.070(*)	-.117(**)	-.022	-.003	.007
	Signifikanz (2-seitig)	.012	.000	.426	.902	.795
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jstscs	Korrelation nach Pearson	.039	-.055(*)	.138(**)	-.016	.110(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.162	.046	.000	.560	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jdeers	Korrelation nach Pearson	.053	-.004	.046	.057(*)	.162(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.055	.897	.096	.041	.000

		jsaufms	jkrits	jidinfs	jiddiffs	jidnorms
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jeuers	Korrelation nach Pearson	.158(**)	.004	.216(**)	-.008	.180(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.890	.000	.762	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jeians	Korrelation nach Pearson	.200(**)	-.095(**)	.320(**)	-.128(**)	.062(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.001	.000	.000	.025
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jxenois	Korrelation nach Pearson	.187(**)	.029	.153(**)	.004	.070(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.301	.000	.876	.012
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jxenoos	Korrelation nach Pearson	.063(*)	.065(*)	-.042	.122(**)	.167(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.023	.020	.133	.000	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

M.3 Skaleninterkorrelationen Lernmotivation

Tabelle M.3: Skalenkorrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
Mswers	Korrelation nach Pearson	-.123(**)	-.058(*)	-.076(**)	.006	.016
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.037	.006	.825	.557
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.149(**)	-.125(**)	-.074(**)	.045	.073(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.007	.106	.008
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jsomas	Korrelation nach Pearson	-.063(*)	-.012	-.037	.055(*)	.091(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.022	.668	.179	.049	.001
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jbegabs	Korrelation nach Pearson	.211(**)	.184(**)	.182(**)	.062(*)	-.092(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.024	.001
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jemots	Korrelation nach Pearson	.139(**)	.123(**)	.017	.057(*)	-.179(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.542	.040	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.049	.017	-.080(**)	-.096(**)	.055(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.080	.536	.004	.001	.049
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jkomss	Korrelation nach Pearson	.033	.045	-.015	-.079(**)	.184(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.228	.108	.581	.005	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jstscs	Korrelation nach Pearson	.131(**)	.123(**)	.101(**)	.074(**)	-.005
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.008	.843
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jdeers	Korrelation nach Pearson	.069(*)	-.038	.121(**)	.051	.052
	Signifikanz (2-seitig)	.012	.171	.000	.065	.060
	N	1300	1300	1300	1300	1300
jeuers	Korrelation nach Pearson	.202(**)	.144(**)	.136(**)	.191(**)	-.008

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jeians	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.780
	N	1300	1300	1300	1300	1300
	Korrelation nach Pearson	.238(**)	.219(**)	.120(**)	.221(**)	-.016
jxenois	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.558
	N	1300	1300	1300	1300	1300
	Korrelation nach Pearson	.068(*)	.093(**)	.083(**)	.142(**)	.041
jxenoos	Signifikanz (2-seitig)	.014	.001	.003	.000	.143
	N	1300	1300	1300	1300	1300
	Korrelation nach Pearson	-.038	-.096(**)	.031	.018	.111(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.166	.001	.265	.511	.000
	N	1300	1300	1300	1300	1300

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

M.4 Korrelationen Allgemeine Intelligenz

Tabelle M.4: Skalenkorrelationen für Allgemeine Intelligenz

	neu Allgemeine Intelligenz_Normwert		
	Korrelation nach Pearson	Signifikanz (2-seitig)	N
jsaufms	-.029	.294	1300
jkrits	.061(*)	.027	1300
jidinfs	.016	.570	1300
jiddiffs	.032	.249	1300
jidnorms	-.071(*)	.011	1300
Mswers	-.068(*)	.014	1300
jbdis	-.006	.841	1300
jsomas	-.092(**)	.001	1300
jbegabs	.250(**)	.000	1300
jemots	.046	.096	1300
jdurcs	-.012	.660	1300
jkomss	-.096(**)	.001	1300
jstscs	-.013	.629	1300
jdeers	.013	.651	1300
jeuers	.027	.333	1300
jeians	.010	.706	1300
jxenois	-.037	.188	1300
jxenoos	-.073(**)	.009	1300
jkogms	.162(**)	.000	1300
jdenks	.170(**)	.000	1300
jleiss	.135(**)	.000	1300
Freiz_aktiv	.122(**)	.000	1300
Freiz_entsp	-.112(**)	.000	1300

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

M.5 Korrelationen Durchschnittsnote

Tabelle M.5: Skalenkorrelationen für Notenschnitt im letzten Zeugnis

	Spearman-Rho		
	Notendurchschnitt letztes Zeugnis		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	.079(**)	.004	1300
jkrits	-.060(*)	.031	1300
jidinfs	.232(**)	.000	1300
jiddiffs	-.147(**)	.000	1300
jidnorms	.066(*)	.018	1300
Mswers	-.105(**)	.000	1300
jbdis	-.101(**)	.000	1300
jsomas	-.049	.075	1300
jbegabs	.368(**)	.000	1300
jemots	.072(**)	.009	1300
jdurcs	.004	.885	1300
jkomss	-.015	.582	1300
jstscs	.037	.179	1300
jdeers	-.021	.451	1300
jeuers	.109(**)	.000	1300
jeians	.149(**)	.000	1300
jxenois	.071(*)	.010	1300
jxenoos	-.156(**)	.000	1300
jkogms	.347(**)	.000	1300
jdenks	.281(**)	.000	1300
jleiss	.424(**)	.000	1300
Freiz_aktiv	.261(**)	.000	1300
Freiz_entsp	-.234(**)	.000	1300

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

M.6 Korrelationen Allgemeine Problembelastung

Tabelle M.6: Skalenkorrelationen für Allgemeine Problembelastung

	Spearman-Rho		
	Insgesamt gesehen geht es mir...		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	.124(**)	.000	1281
jkrits	.215(**)	.000	1281
jdinfs	-.017	.539	1281
jddiffs	-.047	.090	1281
jidnorms	-.054	.055	1281
Mswers	.446(**)	.000	1281
jbdis	.504(**)	.000	1281
jsomas	.283(**)	.000	1281
jbegabs	-.313(**)	.000	1281
jemots	-.232(**)	.000	1281
jdurcs	-.092(**)	.001	1281
jkomss	-.243(**)	.000	1281
jstscs	-.158(**)	.000	1281
jdeers	-.061(*)	.030	1281
jeuers	-.037	.185	1281
jeians	-.051	.069	1281
jxenois	.100(**)	.000	1281
jxenoos	.018	.515	1281
jkogms	-.151(**)	.000	1281
jdenks	-.121(**)	.000	1281
jleiss	-.141(**)	.000	1281
Freiz_aktiv	.023	.404	1281
Freiz_entsp	.012	.663	1281

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

N Skaleninterkorrelationen Stichprobe N = 1180

In den Tabellen dieses Abschnitts werden für die Skalenbenennungen folgende Abkürzungen verwendet:

jsaufms = Selbstaufmerksamkeit
 jkritis = Selbstkritik
 jdinfs = Identitätsstil, informationsorientiert
 jiddiffs = Identitätsstil, diffus
 jidnorms = Identitätsstil, normorientiert
 jswers = Selbstwert, positiv gepolt
 Mswers = Selbstwert, negativ gepolt
 jbdis = Depressivität
 jsomas = Psychosomatische Beschwerden
 jbegabs = Begabungsselbstkonzept, positiv gepolt
 Mbegabs = Begabungsselbstkonzept, negativ gepolt
 jemots = Emotionskontrolle
 jdurcs = Durchsetzungsfähigkeit
 jkomss = Soziale Fähigkeiten
 jstscs = Nationalstolz
 jdeers = Erleben der eigenen Nation
 jeuers = Erleben der EU
 jeians = Toleranz
 jxenois = Xenophilie
 jxenoos = Xenophobie, positiv gepolt
 Mxenos = Xenophobie, negativ gepolt
 jkogms = Kognitives Motiv
 jdenks = Freude an der Denktätigkeit
 jleiss = Leistungsehrgeiz
 Freiz_aktiv = aktive Freizeitgestaltung
 Freiz_entsp = entspannende Freizeitgestaltung

N.1 Skaleninterkorrelationen nach Identitätsbereichen

Tabelle N.1.1: Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich

		jsaufms	jkritis	jdinfs	jiddiffs	jidnorms
jsaufms	Korrelation nach Pearson	1	.157(**)	.404(**)	-.075(*)	.230(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.010	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jkritis	Korrelation nach Pearson	.157(**)	1	.058(*)	.104(**)	.039
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.047	.000	.177
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdinfs	Korrelation nach Pearson	.404(**)	.058(*)	1	-.193(**)	.454(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.047		.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.075(*)	.104(**)	-.193(**)	1	-.009
	Signifikanz (2-seitig)	.010	.000	.000		.766
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jidnorms	Korrelation nach Pearson	.230(**)	.039	.454(**)	-.009	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.177	.000	.766	
	N	1180	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

Tabelle N.1.2: Skaleninterkorrelationen Selbstwert/Selbstkonzept

		Mswers	jbdis	jsomas	jbegabs
Mswers	Korrelation nach Pearson	1	.612(**)	.308(**)	-.520(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180
jbdis	Korrelation nach Pearson	.612(**)	1	.386(**)	-.417(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180
jsomas	Korrelation nach Pearson	.308(**)	.386(**)	1	-.203(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000
	N	1180	1180	1180	1180
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.520(**)	-.417(**)	-.203(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	
	N	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle N.1.3: Skaleninterkorrelationen Kontrollüberzeugungen

		jemots	jdurcs	jkomss
jemots	Korrelation nach Pearson	1	-.077(**)	.137(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.008	.000
	N	1180	1180	1180
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.077(**)	1	.284(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.008		.000
	N	1180	1180	1180
jkomss	Korrelation nach Pearson	.137(**)	.284(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	
	N	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle N.1.4: Skaleninterkorrelationen Soziale Identität

		jstscs	jdeers	jeuers	jeians	jxenois	jxenoos
jstscs	Korrelation nach Pearson	1	.419(**)	.154(**)	.064(*)	-.196(**)	.101(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.028	.000	.001
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180
jdeers	Korrelation nach Pearson	.419(**)	1	.190(**)	-.149(**)	-.367(**)	.424(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000	.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180
jeuers	Korrelation nach Pearson	.154(**)	.190(**)	1	.205(**)	.216(**)	.054
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000	.000	.063
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180
jeians	Korrelation nach Pearson	.064(*)	-.149(**)	.205(**)	1	.394(**)	-.169(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.028	.000	.000		.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180
jxenois	Korrelation nach Pearson	-.196(**)	-.367(**)	.216(**)	.394(**)	1	-.218(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000		.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180
jxenoos	Korrelation nach Pearson	.101(**)	.424(**)	.054	-.169(**)	-.218(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.001	.000	.063	.000	.000	
	N	1180	1180	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

Tabelle N.1.5: Skaleninterkorrelationen Indikatoren Intrinsische Lernmotivation

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jkogms	Korrelation nach Pearson	1	.609(**)	.502(**)	.490(**)	-.219(**)
	Signifikanz (2-seitig)		.000	.000	.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdenks	Korrelation nach Pearson	.609(**)	1	.287(**)	.376(**)	-.224(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000		.000	.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jleiss	Korrelation nach Pearson	.502(**)	.287(**)	1	.261(**)	-.082(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000		.000	.005
	N	1180	1180	1180	1180	1180
Freiz_aktiv	Korrelation nach Pearson	.490(**)	.376(**)	.261(**)	1	-.105(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000		.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
Freiz_entsp	Korrelation nach Pearson	-.219(**)	-.224(**)	-.082(**)	-.105(**)	1
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.005	.000	
	N	1180	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

N.2 Skaleninterkorrelationen Reflektierendes Ich

Tabelle N.2: Skalenkorrelationen für Reflektierendes Ich

		jsaufms	jkrits	jidinfs	jiddiffs	jidnorms
Mswers	Korrelation nach Pearson	.210(**)	.194(**)	.034	-.077(**)	-.008
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.247	.008	.781
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jbdis	Korrelation nach Pearson	.256(**)	.319(**)	.079(**)	-.012	.005
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.007	.687	.871
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jsomas	Korrelation nach Pearson	.240(**)	.121(**)	.130(**)	-.132(**)	.047
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.107
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.109(**)	-.153(**)	.052	-.023	-.054
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.072	.437	.061
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jemots	Korrelation nach Pearson	-.136(**)	-.267(**)	-.003	-.013	-.041
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.905	.663	.160
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.059(*)	-.003	-.019	-.068(*)	-.045
	Signifikanz (2-seitig)	.044	.922	.516	.019	.122
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jkomss	Korrelation nach Pearson	-.055	-.109(**)	-.021	.008	.002
	Signifikanz (2-seitig)	.057	.000	.475	.777	.950
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jstscs	Korrelation nach Pearson	.026	-.052	.123(**)	-.013	.102(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.365	.073	.000	.663	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdeers	Korrelation nach Pearson	.054	.001	.042	.063(*)	.159(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.062	.978	.151	.029	.000

		jsaufms	jkrits	jidinfs	jiddiffs	jidnorms
jeuers	N	1180	1180	1180	1180	1180
	Korrelation nach Pearson	.147(**)	.015	.213(**)	-.008	.177(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.611	.000	.773	.000
jeians	N	1180	1180	1180	1180	1180
	Korrelation nach Pearson	.197(**)	-.081(**)	.312(**)	-.115(**)	.063(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.005	.000	.000	.029
jxenois	N	1180	1180	1180	1180	1180
	Korrelation nach Pearson	.198(**)	.036	.167(**)	-.004	.071(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.218	.000	.878	.015
jxenoos	N	1180	1180	1180	1180	1180
	Korrelation nach Pearson	.065(*)	.054	-.030	.122(**)	.172(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.025	.063	.301	.000	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

N.3 Skaleninterkorrelationen Lernmotivation

Tabelle N.3: Skalenkorrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
Mswers	Korrelation nach Pearson	-.106(**)	-.042	-.064(*)	.016	-.003
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.150	.029	.582	.913
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.131(**)	-.116(**)	-.062(*)	.065(*)	.048
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.034	.026	.101
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jsomas	Korrelation nach Pearson	-.062(*)	-.006	-.031	.067(*)	.076(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.034	.829	.288	.020	.009
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jbegabs	Korrelation nach Pearson	.196(**)	.168(**)	.178(**)	.055	-.085(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.060	.003
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jemots	Korrelation nach Pearson	.119(**)	.123(**)	.011	.048	-.165(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.717	.103	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.040	.021	-.075(**)	-.088(**)	.044
	Signifikanz (2-seitig)	.170	.480	.010	.003	.128
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jkomss	Korrelation nach Pearson	.027	.033	-.022	-.079(**)	.204(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.350	.262	.460	.007	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jstscs	Korrelation nach Pearson	.102(**)	.110(**)	.083(**)	.055	.002
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.004	.061	.948
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jdeers	Korrelation nach Pearson	.060(*)	-.046	.114(**)	.053	.059(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.041	.118	.000	.067	.042
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jeuers	Korrelation nach Pearson	.192(**)	.133(**)	.131(**)	.178(**)	-.006
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.837

		jkogms	jdenks	jeleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jeians	Korrelation nach Pearson	.232(**)	.200(**)	.117(**)	.223(**)	.008
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.786
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jxenois	Korrelation nach Pearson	.068(*)	.083(**)	.085(**)	.147(**)	.032
	Signifikanz (2-seitig)	.020	.004	.004	.000	.265
	N	1180	1180	1180	1180	1180
jxenoos	Korrelation nach Pearson	-.041	-.096(**)	.040	.020	.113(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.157	.001	.175	.496	.000
	N	1180	1180	1180	1180	1180

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

N.4 Korrelationen Allgemeine Intelligenz

Tabelle N.4: Skalenkorrelationen für Allgemeine Intelligenz

	neu Allgemeine Intelligenz_Normwert		
	Korrelation nach Pearson	Signifikanz (2-seitig)	N
jsaufms	-.020	.484	1180
jkrits	.052	.075	1180
jidinfs	.065(*)	.025	1180
jiddiffs	-.008	.781	1180
jidnorms	-.046	.117	1180
jswers	.096(**)	.001	1180
jbdis	-.036	.223	1180
jsomas	-.093(**)	.001	1180
jbegabs	.300(**)	.000	1180
jemots	.066(*)	.024	1180
jdurcs	-.015	.602	1180
jkomss	-.086(**)	.003	1180
jstscs	.004	.893	1180
jdeers	.006	.836	1180
jeuers	.046	.111	1180
jeians	.045	.121	1180
jxenois	-.028	.340	1180
jxenoos	-.097(**)	.001	1180
jkogms	.227(**)	.000	1180
jdenks	.213(**)	.000	1180
jeleiss	.214(**)	.000	1180
Freiz_aktiv	.173(**)	.000	1180
Freiz_entsp	-.164(**)	.000	1180

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

N.5 Korrelationen Durchschnittsnote

Tabelle N.5: Skalenkorrelationen für Notenschnitt im letzten Zeugnis

	Spearman-Rho		
	Notendurchschnitt letztes Zeugnis		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	.078(**)	.007	1180
jkrits	-.052	.076	1180
jdinfs	.212(**)	.000	1180
jddiffs	-.131(**)	.000	1180
jidnorms	.038	.197	1180
Mswers	-.104(**)	.000	1180
jbdis	-.083(**)	.004	1180
jsomas	-.065(*)	.025	1180
jbegabs	.383(**)	.000	1180
jemots	.064(*)	.028	1180
jdurcs	-.001	.975	1180
jkomss	-.038	.190	1180
jstscs	.022	.445	1180
jdeers	-.024	.419	1180
jeuers	.106(**)	.000	1180
jeians	.135(**)	.000	1180
jxenois	.064(*)	.028	1180
jxenoos	-.156(**)	.000	1180
jkogms	.344(**)	.000	1180
jdenks	.286(**)	.000	1180
jleiss	.412(**)	.000	1180
Freiz_aktiv	.259(**)	.000	1180
Freiz_entsp	-.233(**)	.000	1180

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

N.6 Korrelationen Allgemeine Problembelastung

Tabelle N.6: Skalenkorrelationen für Allgemeine Problembelastung

	Spearman-Rho		
	Insgesamt gesehen geht es mir...		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	.103(**)	.000	1162
jkrits	.210(**)	.000	1162
jidinfs	-.010	.742	1162
jiddiffs	-.057	.052	1162
jidnorms	-.066(*)	.024	1162
Mswers	.434(**)	.000	1162
jbdis	.497(**)	.000	1162
jsomas	.275(**)	.000	1162
jbegabs	-.307(**)	.000	1162
jemots	-.215(**)	.000	1162
jdurcs	-.093(**)	.002	1162
jkomss	-.237(**)	.000	1162
jstscs	-.158(**)	.000	1162
jdeers	-.063(*)	.033	1162
jeuers	-.046	.115	1162
jeians	-.046	.117	1162
jxenois	.095(**)	.001	1162
jxenoos	.020	.504	1162
jkogms	-.149(**)	.000	1162
jdenks	-.112(**)	.000	1162
jleiss	-.136(**)	.000	1162
Freiz_aktiv	.029	.331	1162
Freiz_entsp	-.025	.404	1162

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

O Modellspezifikationen SEM

O.1 Modell "Belastete Identität"

Observed Variables:

a_i x_note note_m note_d jaufm01 jaufm02 jaufm03 jaufm04
jaufm05 jaufm06 jkrit01 jkrit02 jkrit03 jkrit04 jkrit05 jidsta04
jidsta06 jidsta11 jidsta14 jidsta19 jidsta20 jidsta24 jidsta27 jidsta31
jbegab01 jbegab02 jbegab03 jbegab04 jbegab05 jbegab06 Mswers jbdis
jkogms jdenks jleiss

Covariance Matrix from file krithyp.cm

Sample Size: 590

Latent Variables: belID BEG Leis Int Lmot ID Krit SA

Relationships:

Mswers = belID

jbdis = 1*belID

jbegab01 = 1*BEG

jbegab02 = BEG

jbegab03 = BEG

jbegab04 = BEG

jbegab05 = BEG

jbegab06 = BEG

x_note = Leis

note_m = 1*Leis

note_d = Leis

a_i = 1*Int

jkogms = 1*Lmot

jdenks = Lmot

jleiss = Lmot

jidsta04 = ID

jidsta06 = ID

jidsta11 = ID

jidsta14 = ID

jidsta19 = ID

jidsta20 = ID

jidsta24 = ID

jidsta27 = ID

jidsta31 = 1*ID

jkrit01 = 1*Krit

jkrit02 = Krit

jkrit03 = Krit

jkrit04 = Krit

jkrit05 = Krit

jaufm01 = SA

jaufm02 = SA

jaufm03 = SA

jaufm04 = SA

jaufm05 = SA

jaufm06 = 1*SA

ID = SA

Lmot = ID Int Krit

Leis = Int ID Lmot

BEG = Leis SA Krit

belID = Int SA BEG Krit

let the errors of note_m and note_d correlate

let the errors of note_m and x_note correlate

let the errors of note_d and x_note correlate

let the errors of jleiss and jdenks correlate

let the errors of jdenks and jkogms correlate

let the errors of jaufm01 and jaufm06 correlate

let the errors of jaufm04 and jaufm05 correlate

let the errors of jidsta04 and jidsta11 correlate

let the errors of jidsta27 and jidsta31 correlate

let the errors of jidsta14 and jidsta04 correlate

let the errors of jbegab02 and jbegab03 correlate

let the errors of jbegab05 and jbegab06 correlate

let the errors of jkrit01 and jkrit04 correlate

set the error variance of a_i to 0

Options ND = 3 RS ML SC AD=OFF

Path diagram

End of problem

0.2 Modell "Emotionskontrolle"

Observed Variables:

a_i x_note note_m note_d jaufm01 jaufm02 jaufm03 jaufm04
jaufm05 jaufm06 jkrit01 jkrit02 jkrit03 jkrit04 jkrit05 jidsta04
jidsta06 jidsta11 jidsta14 jidsta19 jidsta20 jidsta24 jidsta27 jidsta31
jbegab01 jbegab02 jbegab03 jbegab04 jbegab05 jbegab06 jemots
jkogms jdenks jleiss

Covariance Matrix from file emothyp.cm

Sample Size: 590

Latent Variables: belID BEG Leis Int Lmot ID Krit SA

Relationships:

jemots = 1*belID
jbegab01 = 1*BEG
jbegab02 = BEG
jbegab03 = BEG
jbegab04 = BEG
jbegab05 = BEG
jbegab06 = BEG
x_note = Leis
note_m = 1*Leis
note_d = Leis
a_i = 1*Int
jkogms = 1*Lmot
jdenks = Lmot
jleiss = Lmot
jidsta04 = ID
jidsta06 = ID
jidsta11 = ID
jidsta14 = ID
jidsta19 = ID
jidsta20 = ID
jidsta24 = ID
jidsta27 = ID
jidsta31 = 1*ID
jkrit01 = 1*Krit
jkrit02 = Krit
jkrit03 = Krit
jkrit04 = Krit
jkrit05 = Krit
jaufm01 = SA
jaufm02 = SA
jaufm03 = SA
jaufm04 = SA
jaufm05 = SA
jaufm06 = 1*SA
ID = SA
Lmot = ID Int Krit
Leis = Int ID Lmot
BEG = Leis SA Krit
belID = Int SA BEG Krit

let the errors of note_m and note_d correlate

let the errors of note_m and x_note correlate

let the errors of note_d and x_note correlate

let the errors of jleiss and jdenks correlate

let the errors of jdenks and jkogms correlate

let the errors of jaufm01 and jaufm06 correlate

let the errors of jaufm04 and jaufm05 correlate

let the errors of jidsta04 and jidsta11 correlate

let the errors of jidsta27 and jidsta31 correlate

let the errors of jidsta14 and jidsta04 correlate

let the errors of jbegab02 and jbegab03 correlate

let the errors of jbegab05 and jbegab06 correlate

let the errors of jkrit01 and jkrit04 correlate

set the error variance of a_i to 0

set the error variance of jemots to 0

Options ND = 3 RS ML SC AD=OFF

Path diagram

End of problem

P Output Strukturgleichungsmodelle

P.1 Exploriertes Ausgangsmodell belastete Identität, Stichprobe 1

Number of Iterations =104

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$\begin{aligned} x_note &= 1.197 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.303, R^2 = 0.729 \\ &\quad (0.0555) \quad (0.0667) \\ &\quad 21.562 \quad 4.541 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} note_m &= 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.487, R^2 = 0.539 \\ &\quad (0.0581) \\ &\quad 8.380 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} note_d &= 0.665 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.509, R^2 = 0.331 \\ &\quad (0.0576) \quad (0.0405) \\ &\quad 11.536 \quad 12.551 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta04 &= 0.642 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.985, R^2 = 0.219 \\ &\quad (0.0867) \quad (0.0634) \\ &\quad 7.412 \quad 15.546 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta06 &= 0.785 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.445, R^2 = 0.145 \\ &\quad (0.119) \quad (0.151) \\ &\quad 6.572 \quad 16.190 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta11 &= 0.759 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.128, R^2 = 0.154 \\ &\quad (0.113) \quad (0.132) \\ &\quad 6.690 \quad 16.091 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta14 &= 0.742 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.853, R^2 = 0.303 \\ &\quad (0.0915) \quad (0.0585) \\ &\quad 8.117 \quad 14.587 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta19 &= 0.853 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.998, R^2 = 0.328 \\ &\quad (0.103) \quad (0.0697) \\ &\quad 8.293 \quad 14.330 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta20 &= 0.784 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.400, R^2 = 0.228 \\ &\quad (0.104) \quad (0.0905) \\ &\quad 7.561 \quad 15.461 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta24 &= 0.692 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.838, R^2 = 0.149 \\ &\quad (0.104) \quad (0.114) \\ &\quad 6.637 \quad 16.156 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta27 &= 0.480 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.305, R^2 = 0.106 \\ &\quad (0.0682) \quad (0.0794) \\ &\quad 7.041 \quad 16.439 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta31 &= 1.000 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.632, R^2 = 0.203 \\ &\quad (0.168) \\ &\quad 15.674 \end{aligned}$$

$$\text{jbegab01} = 1.000 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 1.381, R^2 = 0.510$$

(0.0889)	
15.533	

$$\text{jbegab02} = 1.073 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 0.649, R^2 = 0.718$$

(0.0553)	(0.0540)
19.410	12.017

$$\text{jbegab03} = 0.989 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 0.400, R^2 = 0.779$$

(0.0489)	(0.0372)
20.234	10.728

$$\text{jbegab04} = 0.793 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 0.558, R^2 = 0.618$$

(0.0433)	(0.0383)
18.296	14.577

$$\text{jbegab05} = 0.899 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 0.833, R^2 = 0.583$$

(0.0509)	(0.0571)
17.672	14.573

$$\text{jbegab06} = 1.017 * \text{BEG}, \text{Errorvar.} = 0.861, R^2 = 0.633$$

(0.0552)	(0.0614)
18.437	14.034

$$\text{Mswers} = 1.473 * \text{belID}, \text{Errorvar.} = 0.178, R^2 = 0.682$$

(0.0913)	(0.0214)
16.137	8.322

$$\text{jbdis} = 1.000 * \text{belID}, \text{Errorvar.} = 0.126, R^2 = 0.583$$

(0.0113)	
11.128	

$$\text{jkogms} = 1.000 * \text{Lmot}, \text{Errorvar.} = 0.180, R^2 = 0.513$$

(0.0166)	
10.836	

$$\text{jdenks} = 0.984 * \text{Lmot}, \text{Errorvar.} = 0.310, R^2 = 0.371$$

(0.0760)	(0.0281)
12.956	11.035

$$\text{jleiss} = 1.031 * \text{Lmot}, \text{Errorvar.} = 0.241, R^2 = 0.455$$

(0.0832)	(0.0197)
12.391	12.244

$$\text{a}_i = 1.000 * \text{Int.}, R^2 = 1.000$$

$$\text{jaufm01} = 0.978 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.866, R^2 = 0.171$$

(0.103)	(0.0541)
9.480	16.021

$$\text{jaufm02} = 1.628 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.776, R^2 = 0.389$$

(0.207)	(0.0570)
7.853	13.601

$$\text{jaufm03} = 1.602 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.607, R^2 = 0.441$$

(0.200)	(0.0477)
8.000	12.713

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 1.689 * \text{SA}, \text{ Errorvar.} = 0.679, R^2 = 0.439 \\ &\quad (0.213) \quad (0.0550) \\ &\quad 7.919 \quad 12.353 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 1.924 * \text{SA}, \text{ Errorvar.} = 1.115, R^2 = 0.383 \\ &\quad (0.249) \quad (0.0848) \\ &\quad 7.718 \quad 13.147 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{ Errorvar.} = 0.981, R^2 = 0.160 \\ &\quad (0.0609) \\ &\quad 16.105 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{ Errorvar.} = 0.662, R^2 = 0.246 \\ &\quad (0.0438) \\ &\quad 15.111 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 1.745 * \text{Krit}, \text{ Errorvar.} = 0.668, R^2 = 0.496 \\ &\quad (0.180) \quad (0.0571) \\ &\quad 9.679 \quad 11.704 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 1.889 * \text{Krit}, \text{ Errorvar.} = 0.695, R^2 = 0.526 \\ &\quad (0.194) \quad (0.0630) \\ &\quad 9.733 \quad 11.021 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 1.379 * \text{Krit}, \text{ Errorvar.} = 0.594, R^2 = 0.409 \\ &\quad (0.122) \quad (0.0449) \\ &\quad 11.343 \quad 13.231 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 1.139 * \text{Krit}, \text{ Errorvar.} = 1.756, R^2 = 0.138 \\ &\quad (0.168) \quad (0.108) \\ &\quad 6.770 \quad 16.324 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_m and x_note} &= 0.135 \\ &\quad (0.0568) \\ &\quad 2.377 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and x_note} &= 0.211 \\ &\quad (0.0442) \\ &\quad 4.777 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and note_m} &= -0.004 \\ &\quad (0.0385) \\ &\quad -0.115 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jidsta11 and jidsta04} &= 0.672 \\ &\quad (0.0710) \\ &\quad 9.473 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jidsta14 and jidsta04} &= 0.128 \\ &\quad (0.0385) \\ &\quad 3.317 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jidsta31 and jidsta27} &= 0.591 \\ &\quad (0.0867) \\ &\quad 6.812 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jbegab03 and jbegab02} &= 0.120 \\ &\quad (0.0357) \end{aligned}$$

3.354

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.0923
(0.0436)
2.117

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0611
(0.0188)
3.250

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.070
(0.0157)
-4.477

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.269
(0.0539)
4.992

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.477
(0.0463)
10.293

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.184
(0.0339)
5.421

Structural Equations

belID = - 0.225*BEG + 0.00492*Int + 0.200*Krit + 0.189*SA, Errorvar.= 0.0736 , R² = 0.583
(0.0193) (0.00169) (0.0455) (0.0486) (0.00961)
-11.682 2.909 4.391 3.895 7.653

BEG = 0.766*Leis - 0.383*Krit - 0.297*SA, Errorvar.= 1.037 , R² = 0.278
(0.0903) (0.129) (0.138) (0.112)
8.482 -2.973 -2.143 9.260

Leis = 1.060*Lmot - 0.193*ID + 0.0378*Int, Errorvar.= 0.174 , R² = 0.694
(0.181) (0.0807) (0.00418) (0.0498)
5.844 -2.391 9.051 3.500

Lmot = 0.373*ID + 0.0161*Int - 0.196*Krit, Errorvar.= 0.0753 , R² = 0.602
(0.0464) (0.00192) (0.0464) (0.0144)
8.023 8.402 -4.224 5.227

ID = 1.037*SA, Errorvar.= 0.471 , R² = 0.299
(0.177) (0.0984)
5.860 4.788

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	94.915 (5.531) 17.161		
Krit	0.199	0.216	

(0.216) (0.040)
0.923 5.472

SA -0.142 0.061 0.187
(0.201) (0.014) (0.042)
-0.709 4.373 4.393

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.176					
BEG	-0.340	1.437				
Leis	-0.074	0.438	0.569			
Lmot	-0.019	0.149	0.209	0.189		
ID	0.047	0.006	0.114	0.235	0.672	
Int	-0.399	3.905	5.142	1.437	-0.148	94.915
Krit	0.082	-0.117	-0.021	-0.016	0.063	0.199
SA	0.061	-0.065	0.019	0.058	0.193	-0.142

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.216	
SA	0.061	0.187

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 531
Minimum Fit Function Chi-Square = 1594.797 (P = 0.0)
Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1603.257 (P = 0.0)
Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 1072.257
90 Percent Confidence Interval for NCP = (955.698 ; 1196.415)

Minimum Fit Function Value = 2.708
Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.820
90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.623 ; 2.031)
Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0586
90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0553 ; 0.0618)
P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 3.058
90 Percent Confidence Interval for ECVI = (2.860 ; 3.269)
ECVI for Saturated Model = 2.139
ECVI for Independence Model = 27.625

Chi-Square for Independence Model with 595 Degrees of Freedom = 16201.298
Independence AIC = 16271.298
Model AIC = 1801.257
Saturated AIC = 1260.000
Independence CAIC = 16459.603
Model CAIC = 2333.889
Saturated CAIC = 4649.477

Normed Fit Index (NFI) = 0.902
Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.924
Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.805

Comparative Fit Index (CFI) = 0.932
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.932
 Relative Fit Index (RFI) = 0.890

Critical N (CN) = 226.195

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.153
 Standardized RMR = 0.0612
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.865
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.840
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.729

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.118					
note_m	0.816	1.056				
note_d	0.664	0.374	0.760			
jidsta04	0.088	0.073	0.049	1.262		
jidsta06	0.107	0.090	0.060	0.339	2.858	
jidsta11	0.104	0.087	0.058	1.000	0.400	2.515
jidsta14	0.102	0.085	0.056	0.448	0.391	0.378
jidsta19	0.117	0.097	0.065	0.368	0.450	0.435
jidsta20	0.107	0.090	0.060	0.338	0.414	0.400
jidsta24	0.095	0.079	0.053	0.299	0.365	0.353
jidsta27	0.066	0.055	0.036	0.207	0.253	0.245
jidsta31	0.137	0.114	0.076	0.431	0.527	0.510
jbegab01	0.525	0.438	0.291	0.004	0.005	0.004
jbegab02	0.563	0.470	0.313	0.004	0.005	0.005
jbegab03	0.519	0.434	0.288	0.004	0.005	0.004
jbegab04	0.416	0.347	0.231	0.003	0.004	0.004
jbegab05	0.472	0.394	0.262	0.003	0.004	0.004
jbegab06	0.534	0.446	0.296	0.004	0.005	0.005
Mswers	-0.131	-0.109	-0.073	0.045	0.055	0.053
jbdis	-0.089	-0.074	-0.049	0.030	0.037	0.036
jkogms	0.251	0.209	0.139	0.151	0.185	0.179
jdenks	0.247	0.206	0.137	0.149	0.182	0.176
jleiss	0.259	0.216	0.143	0.156	0.190	0.184
a_i	6.157	5.142	3.417	-0.095	-0.116	-0.112
jaufm01	0.022	0.018	0.012	0.122	0.149	0.144
jaufm02	0.036	0.030	0.020	0.202	0.247	0.239
jaufm03	0.036	0.030	0.020	0.199	0.243	0.235
jaufm04	0.037	0.031	0.021	0.210	0.256	0.248
jaufm05	0.043	0.036	0.024	0.239	0.292	0.283
jaufm06	0.022	0.019	0.012	0.124	0.152	0.147
jkrit01	-0.025	-0.021	-0.014	0.041	0.050	0.048
jkrit02	-0.044	-0.037	-0.025	0.071	0.087	0.084
jkrit03	-0.048	-0.040	-0.027	0.077	0.094	0.091
jkrit04	-0.035	-0.029	-0.019	0.056	0.069	0.066
jkrit05	-0.029	-0.024	-0.016	0.046	0.057	0.055

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.223					
jidsta19	0.425	1.487				

jidsta20	0.391	0.449	1.813			
jidsta24	0.345	0.396	0.365	2.159		
jidsta27	0.239	0.275	0.253	0.223	1.459	
jidsta31	0.499	0.573	0.527	0.465	0.913	3.303
jbegab01	0.004	0.005	0.005	0.004	0.003	0.006
jbegab02	0.005	0.005	0.005	0.004	0.003	0.006
jbegab03	0.004	0.005	0.005	0.004	0.003	0.006
jbegab04	0.003	0.004	0.004	0.003	0.002	0.005
jbegab05	0.004	0.004	0.004	0.004	0.003	0.005
jbegab06	0.004	0.005	0.005	0.004	0.003	0.006
Mswers	0.052	0.059	0.055	0.048	0.033	0.070
jbdis	0.035	0.040	0.037	0.033	0.023	0.047
jkogms	0.175	0.201	0.185	0.163	0.113	0.235
jdenks	0.172	0.198	0.182	0.160	0.111	0.232
jleiss	0.180	0.207	0.190	0.168	0.117	0.243
a_i	-0.110	-0.126	-0.116	-0.102	-0.071	-0.148
jaufm01	0.141	0.161	0.148	0.131	0.091	0.189
jaufm02	0.234	0.269	0.247	0.218	0.151	0.315
jaufm03	0.230	0.264	0.243	0.215	0.149	0.310
jaufm04	0.243	0.279	0.256	0.226	0.157	0.327
jaufm05	0.276	0.317	0.292	0.258	0.179	0.372
jaufm06	0.144	0.165	0.152	0.134	0.093	0.193
jkrit01	0.047	0.054	0.050	0.044	0.030	0.063
jkrit02	0.082	0.094	0.087	0.077	0.053	0.111
jkrit03	0.089	0.102	0.094	0.083	0.058	0.120
jkrit04	0.065	0.075	0.069	0.061	0.042	0.088
jkrit05	0.054	0.062	0.057	0.050	0.035	0.072

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.818					
jbegab02	1.542	2.304				
jbegab03	1.421	1.645	1.805			
jbegab04	1.139	1.222	1.127	1.461		
jbegab05	1.292	1.387	1.278	1.024	1.995	
jbegab06	1.462	1.569	1.446	1.159	1.407	2.348
Mswers	-0.501	-0.538	-0.496	-0.397	-0.451	-0.510
jbdis	-0.340	-0.365	-0.336	-0.270	-0.306	-0.346
jkogms	0.149	0.160	0.148	0.118	0.134	0.152
jdenks	0.147	0.158	0.145	0.116	0.132	0.149
jleiss	0.154	0.165	0.152	0.122	0.138	0.157
a_i	3.905	4.191	3.863	3.096	3.512	3.973
jaufm01	-0.063	-0.068	-0.063	-0.050	-0.057	-0.064
jaufm02	-0.105	-0.113	-0.104	-0.083	-0.095	-0.107
jaufm03	-0.104	-0.111	-0.102	-0.082	-0.093	-0.105
jaufm04	-0.109	-0.117	-0.108	-0.087	-0.098	-0.111
jaufm05	-0.124	-0.133	-0.123	-0.099	-0.112	-0.127
jaufm06	-0.065	-0.069	-0.064	-0.051	-0.058	-0.066
jkrit01	-0.117	-0.126	-0.116	-0.093	-0.106	-0.119
jkrit02	-0.205	-0.220	-0.202	-0.162	-0.184	-0.208
jkrit03	-0.222	-0.238	-0.219	-0.176	-0.199	-0.225
jkrit04	-0.162	-0.174	-0.160	-0.128	-0.146	-0.165
jkrit05	-0.134	-0.143	-0.132	-0.106	-0.120	-0.136

Fitted Covariance Matrix

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.561					
jbdis	0.260	0.303				

jkogms	-0.028	-0.019	0.369			
jdenks	-0.027	-0.018	0.247	0.493		
jleiss	-0.028	-0.019	0.195	0.122	0.442	
a_i	-0.588	-0.399	1.437	1.414	1.481	94.915
jaufm01	0.089	0.060	0.057	0.056	0.058	-0.139
jaufm02	0.147	0.100	0.094	0.093	0.097	-0.232
jaufm03	0.145	0.098	0.093	0.091	0.095	-0.228
jaufm04	0.153	0.104	0.098	0.096	0.101	-0.240
jaufm05	0.174	0.118	0.111	0.109	0.115	-0.274
jaufm06	0.090	0.061	0.058	0.057	0.060	-0.142
jkrit01	0.121	0.082	-0.016	-0.015	-0.016	0.199
jkrit02	0.211	0.143	-0.027	-0.027	-0.028	0.348
jkrit03	0.229	0.155	-0.029	-0.029	-0.030	0.376
jkrit04	0.167	0.113	-0.021	-0.021	-0.022	0.275
jkrit05	0.138	0.094	-0.018	-0.017	-0.018	0.227

Fitted Covariance Matrix

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	1.045					
jaufm02	0.297	1.271				
jaufm03	0.293	0.487	1.086			
jaufm04	0.308	0.513	0.505	1.211		
jaufm05	0.351	0.585	0.576	0.876	1.806	
jaufm06	0.659	0.304	0.299	0.315	0.359	1.168
jkrit01	0.060	0.100	0.098	0.103	0.118	0.061
jkrit02	0.104	0.174	0.171	0.180	0.205	0.107
jkrit03	0.113	0.188	0.185	0.195	0.222	0.116
jkrit04	0.083	0.137	0.135	0.143	0.162	0.084
jkrit05	0.068	0.113	0.112	0.118	0.134	0.070

Fitted Covariance Matrix

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	0.878				
jkrit02	0.377	1.327			
jkrit03	0.409	0.713	1.467		
jkrit04	0.482	0.521	0.564	1.005	
jkrit05	0.246	0.430	0.465	0.340	2.036

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.009					
note_m	0.007	0.006				
note_d	0.005	0.004	0.003			
jidsta04	0.226	0.048	0.194	0.014		
jidsta06	0.120	-0.031	0.130	0.052	0.000	
jidsta11	0.183	-0.024	0.220	0.022	-0.131	0.000
jidsta14	-0.008	-0.081	0.038	0.046	-0.092	0.146
jidsta19	-0.010	-0.074	0.041	-0.117	0.049	-0.200
jidsta20	-0.016	-0.080	0.004	-0.082	-0.049	0.028
jidsta24	-0.058	-0.113	0.015	0.007	0.043	0.188
jidsta27	0.175	0.065	0.078	-0.012	0.073	-0.170
jidsta31	0.153	-0.001	0.274	-0.084	0.101	-0.027
jbegab01	-0.094	-0.060	0.000	0.073	0.071	0.160
jbegab02	0.156	0.151	0.172	0.195	0.199	0.416
jbegab03	-0.020	0.014	0.020	0.101	0.023	0.180
jbegab04	-0.074	-0.113	-0.002	0.175	0.109	0.184

jbegab05	0.117	0.124	0.075	0.194	0.206	0.215
jbegab06	0.008	-0.046	0.018	0.165	0.058	0.163
Mswers	0.016	0.051	0.014	-0.139	-0.003	-0.210
jbdis	0.007	0.001	0.036	-0.043	-0.029	-0.142
jkogms	-0.014	0.001	-0.016	0.067	0.049	0.065
jdenks	-0.027	-0.026	-0.014	0.120	0.050	0.115
jleiss	0.068	-0.022	0.051	-0.010	-0.067	0.089
a_i	-0.037	0.322	-0.171	1.079	-0.030	1.126
jaufm01	0.025	-0.037	0.021	0.037	0.094	-0.122
jaufm02	-0.053	-0.128	0.062	0.048	-0.030	-0.121
jaufm03	0.018	0.032	0.028	0.067	-0.049	0.007
jaufm04	-0.020	-0.085	0.046	0.080	0.105	-0.039
jaufm05	0.040	-0.022	0.060	0.089	0.046	-0.164
jaufm06	-0.053	-0.134	-0.017	-0.040	0.050	-0.094
jkrit01	-0.025	-0.073	-0.017	0.018	0.100	-0.046
jkrit02	0.010	-0.067	0.033	-0.087	-0.106	-0.110
jkrit03	0.078	0.061	0.116	-0.031	0.007	-0.208
jkrit04	-0.038	-0.064	0.003	0.009	-0.072	-0.094
jkrit05	-0.195	-0.155	-0.115	-0.091	-0.502	-0.021

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	0.038	0.000				
jidsta20	-0.051	0.075	0.000			
jidsta24	0.048	0.025	-0.146	0.000		
jidsta27	-0.029	0.045	0.059	0.017	0.000	
jidsta31	-0.152	0.003	0.238	-0.144	0.000	0.000
jbegab01	-0.086	-0.283	-0.136	0.073	-0.095	-0.282
jbegab02	0.029	0.018	0.021	0.207	0.053	0.211
jbegab03	-0.069	-0.162	-0.122	0.090	-0.012	-0.060
jbegab04	0.064	-0.020	-0.086	0.142	0.005	-0.167
jbegab05	-0.088	-0.048	-0.099	-0.030	0.000	0.099
jbegab06	0.115	-0.020	-0.122	0.140	0.163	0.071
Mswers	-0.108	0.073	0.002	-0.178	0.008	-0.018
jbdis	-0.027	0.061	0.043	-0.076	0.028	0.051
jkogms	-0.009	-0.034	0.006	0.061	0.067	0.036
jdenks	0.018	-0.038	-0.011	0.095	-0.033	-0.003
jleiss	-0.004	-0.073	0.012	-0.018	0.044	0.118
a_i	-0.015	0.137	-0.239	0.843	0.726	0.606
jaufm01	0.036	0.161	0.095	-0.066	0.050	0.078
jaufm02	0.072	0.088	-0.109	-0.149	-0.051	-0.155
jaufm03	0.069	0.129	-0.001	-0.082	-0.091	-0.186
jaufm04	0.009	0.107	-0.045	0.043	-0.112	-0.099
jaufm05	0.007	0.115	-0.100	-0.060	-0.093	-0.013
jaufm06	0.025	0.029	0.098	-0.018	0.015	0.045
jkrit01	0.057	0.135	0.037	0.184	-0.003	0.068
jkrit02	-0.057	-0.098	-0.125	0.122	-0.150	0.058
jkrit03	-0.094	0.078	-0.032	0.004	-0.030	0.120
jkrit04	-0.037	0.032	0.055	0.113	-0.087	0.046
jkrit05	-0.126	-0.037	-0.073	0.031	-0.121	-0.037

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.007					
jbegab02	-0.009	0.008				
jbegab03	0.057	0.007	0.006			
jbegab04	-0.065	0.005	0.001	0.004		

jbegab05	0.030	0.010	0.007	0.012	0.005	
jbegab06	0.038	-0.054	-0.015	0.070	0.006	0.007
Mswers	-0.072	-0.015	-0.029	-0.046	0.047	-0.053
jbdis	0.032	0.021	0.023	-0.011	0.058	0.040
jkogms	-0.090	0.081	-0.031	-0.004	-0.009	0.025
jdenks	-0.127	0.078	-0.025	0.037	-0.028	0.031
jleiss	-0.120	0.101	-0.033	-0.008	-0.025	0.038
a_i	-0.497	0.971	0.255	-1.068	0.720	0.023
jaufm01	-0.116	-0.072	-0.132	-0.024	0.027	-0.020
jaufm02	-0.221	-0.093	-0.177	-0.013	-0.175	-0.036
jaufm03	0.016	0.148	0.060	0.106	0.075	0.159
jaufm04	-0.053	0.095	0.100	0.070	0.006	0.112
jaufm05	-0.261	-0.006	-0.104	-0.080	-0.008	-0.175
jaufm06	-0.273	-0.105	-0.074	-0.038	-0.039	-0.016
jkrit01	-0.068	-0.060	-0.025	-0.143	-0.048	-0.046
jkrit02	0.154	0.049	0.114	0.019	0.127	0.150
jkrit03	-0.226	-0.116	-0.128	-0.086	-0.066	-0.106
jkrit04	0.066	-0.016	-0.014	-0.064	0.094	-0.023
jkrit05	0.236	0.104	0.160	0.153	0.141	0.190

Fitted Residuals

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.001					
jbdis	0.001	0.001				
jkogms	-0.036	-0.023	0.004			
jdenks	-0.009	-0.030	0.004	0.004		
jleiss	-0.049	-0.018	0.005	0.004	0.004	
a_i	-0.146	0.107	0.053	0.430	-0.094	0.000
jaufm01	-0.019	-0.029	0.037	0.016	0.024	-0.553
jaufm02	0.042	0.065	-0.029	-0.018	-0.042	-0.419
jaufm03	-0.033	0.036	-0.047	-0.021	-0.033	0.714
jaufm04	-0.053	-0.013	0.012	0.038	-0.010	-0.319
jaufm05	0.072	0.029	0.027	-0.002	-0.014	0.158
jaufm06	-0.027	-0.014	0.040	-0.011	0.063	-1.058
jkrit01	0.056	0.064	0.053	0.033	0.010	-0.251
jkrit02	-0.151	-0.036	-0.031	-0.026	0.035	0.051
jkrit03	0.069	0.089	-0.004	0.008	0.052	-0.007
jkrit04	-0.001	0.042	-0.025	-0.023	-0.018	0.024
jkrit05	-0.172	-0.047	-0.121	-0.124	-0.009	0.136

Fitted Residuals

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.000					
jaufm02	0.019	0.000				
jaufm03	-0.068	0.053	0.000			
jaufm04	0.004	-0.066	0.049	0.000		
jaufm05	0.071	-0.019	-0.078	0.000	0.000	
jaufm06	0.000	-0.023	-0.119	0.040	0.187	0.000
jkrit01	-0.065	0.051	0.020	0.093	0.036	0.111
jkrit02	-0.092	-0.046	-0.016	-0.048	-0.057	-0.012
jkrit03	0.007	0.091	0.130	-0.031	0.130	0.027
jkrit04	-0.142	-0.058	0.038	-0.043	-0.005	-0.066
jkrit05	-0.120	-0.091	0.094	-0.187	-0.233	-0.085

Fitted Residuals

jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
---------	---------	---------	---------	---------

jkrit01	0.000				
jkrit02	0.062	0.000			
jkrit03	-0.059	0.008	0.000		
jkrit04	0.000	0.002	-0.027	0.000	
jkrit05	-0.168	0.143	-0.055	0.048	0.000

Summary Statistics for Fitted Residuals

Smallest Fitted Residual = -1.068
 Median Fitted Residual = 0.000
 Largest Fitted Residual = 1.126

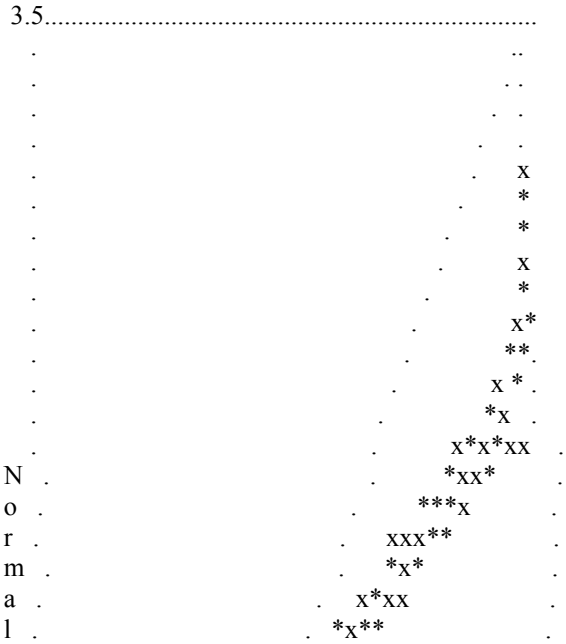
Stemleaf Plot

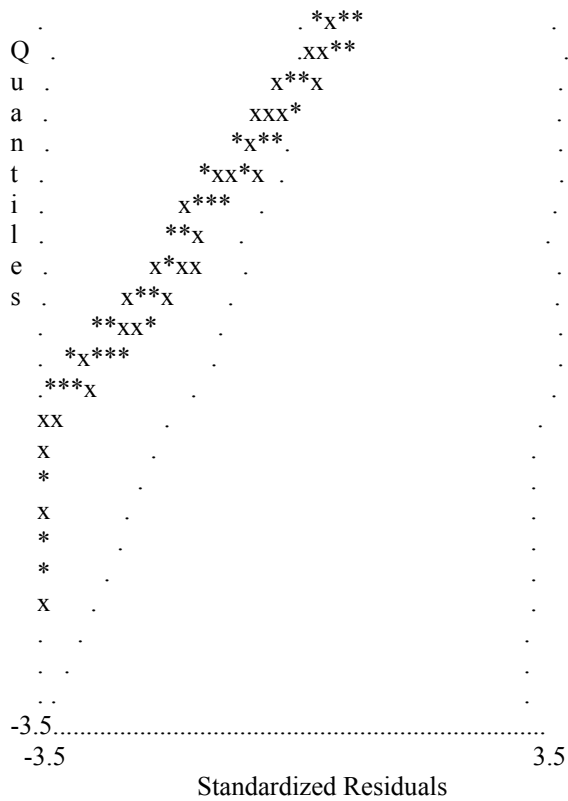
```

-10|76
- 9|
- 8|
- 7|
- 6|
- 5|500
- 4|2
- 3|2
- 2|887654332110
- 1|999888777776666555554444433333332222222222211111111000000
- 0|999999999999999999888888887777777777777777666666666665555555555+84
  0|111111111111111111111111111111111111222222222222222222222333333333+26
  1|0000000001111111222222222233334444444555555666666667777888899999
  2|001111234467
  3|2
  4|23
  5|
  6|1
  7|123
  8|4
  9|7
 10|8
 11|3

```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.903	--	--
note_m	--	--	0.754	--	--
note_d	--	--	0.501	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.526
jidsta06	--	--	--	--	0.643
jidsta11	--	--	--	--	0.622
jidsta14	--	--	--	--	0.608
jidsta19	--	--	--	--	0.699
jidsta20	--	--	--	--	0.643
jidsta24	--	--	--	--	0.567
jidsta27	--	--	--	--	0.393
jidsta31	--	--	--	--	0.819
jbegab01	--	1.199	--	--	--
jbegab02	--	1.286	--	--	--
jbegab03	--	1.186	--	--	--
jbegab04	--	0.950	--	--	--
jbegab05	--	1.078	--	--	--
jbegab06	--	1.219	--	--	--
Mswers	0.618	--	--	--	--
jbdis	0.420	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.435	--
jdenks	--	--	--	0.428	--
jleiss	--	--	--	0.448	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	9.742	--	--
jaufm01	--	--	0.423
jaufm02	--	--	0.703
jaufm03	--	--	0.692
jaufm04	--	--	0.730
jaufm05	--	--	0.831
jaufm06	--	--	0.432
jkrit01	--	0.465	--
jkrit02	--	0.811	--
jkrit03	--	0.879	--
jkrit04	--	0.642	--
jkrit05	--	0.530	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	-0.643	--	--	--
BEG	--	--	0.482	--	--
Leis	--	--	--	0.611	-0.210
Lmot	--	--	--	--	0.702
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.114	0.221	0.195
BEG	--	-0.149	-0.107
Leis	0.489	--	--
Lmot	0.361	-0.209	--
ID	--	--	0.546

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	-0.676	1.000				
Leis	-0.234	0.485	1.000			
Lmot	-0.102	0.286	0.638	1.000		
ID	0.137	0.006	0.185	0.660	1.000	
Int	-0.098	0.334	0.700	0.339	-0.018	1.000
Krit	0.421	-0.210	-0.060	-0.077	0.166	0.044
SA	0.339	-0.125	0.057	0.308	0.546	-0.034

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.305	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
0.417	0.722	0.306	0.398	0.701

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	-0.106	0.357	0.226
BEG	0.342	-0.211	-0.049
Leis	0.710	-0.128	0.120
Lmot	0.361	-0.209	0.384
ID	--	--	0.546

P.2 Exploriertes Ausgangsmodell belastete Identität, Stichprobe 2

Number of Iterations = 67

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.277 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.315, R^2 = 0.720$$

(0.0625)	(0.0614)
20.423	5.129

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.385, R^2 = 0.563$$

(0.0461)
8.353

$$note_d = 0.784 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.501, R^2 = 0.378$$

(0.0631)	(0.0417)
12.420	12.000

$$jidsta04 = 0.604 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.787, R^2 = 0.257$$

(0.0718)	(0.0506)
8.405	15.552

$$jidsta06 = 0.702 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.332, R^2 = 0.216$$

(0.0876)	(0.0842)
8.015	15.829

$$jidsta11 = 0.664 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.539, R^2 = 0.176$$

(0.0889)	(0.0956)
7.466	16.101

$$jidsta14 = 0.715 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.969, R^2 = 0.282$$

(0.0824)	(0.0637)
8.670	15.201

$$jidsta19 = 0.824 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.796, R^2 = 0.389$$

(0.0871)	(0.0566)
9.452	14.066

$$jidsta20 = 0.614 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.455, R^2 = 0.162$$

(0.0844)	(0.0896)
7.272	16.229

$$jidsta24 = 0.681 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.833, R^2 = 0.159$$

(0.0943) (0.113)
7.219 16.252

jidsta27 = 0.527*ID, Errorvar.= 1.137 , R² = 0.154

(0.0605) (0.0700)
8.703 16.232

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 2.401 , R² = 0.237

(0.154)
15.631

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 0.964 , R² = 0.563

(0.0649)
14.858

jbegab02 = 0.993*BEG, Errorvar.= 0.412 , R² = 0.749

(0.0474) (0.0382)
20.977 10.776

jbegab03 = 1.218*BEG, Errorvar.= 0.698 , R² = 0.726

(0.0591) (0.0619)
20.596 11.273

jbegab04 = 0.743*BEG, Errorvar.= 0.873 , R² = 0.441

(0.0464) (0.0553)
16.019 15.783

jbegab05 = 1.035*BEG, Errorvar.= 1.113 , R² = 0.545

(0.0581) (0.0764)
17.820 14.572

jbegab06 = 1.234*BEG, Errorvar.= 0.957 , R² = 0.664

(0.0618) (0.0729)
19.952 13.130

Mswers = 1.375*belID, Errorvar.= 0.197 , R² = 0.593

(0.0981) (0.0206)
14.014 9.572

jbdis = 1.000*belID, Errorvar.= 0.107 , R² = 0.586

(0.0110)
9.750

jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.170 , R² = 0.546

(0.0161)
10.567

jdenks = 1.043*Lmot, Errorvar.= 0.278 , R² = 0.444

(0.0700) (0.0281)
14.908 9.911

jleiss = 1.086*Lmot, Errorvar.= 0.258 , R² = 0.483

(0.0820) (0.0213)
13.238 12.107

a_i = 1.000*Int., R² = 1.000

$$\begin{aligned} \text{jaufm01} &= 1.262 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.847, R^2 = 0.142 \\ &\quad (0.162) \quad (0.0517) \\ &\quad 7.770 \quad 16.394 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm02} &= 2.463 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.858, R^2 = 0.383 \\ &\quad (0.413) \quad (0.0604) \\ &\quad 5.962 \quad 14.196 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm03} &= 2.333 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.598, R^2 = 0.444 \\ &\quad (0.386) \quad (0.0450) \\ &\quad 6.040 \quad 13.296 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 2.869 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.558, R^2 = 0.564 \\ &\quad (0.468) \quad (0.0516) \\ &\quad 6.125 \quad 10.820 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 2.437 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.876, R^2 = 0.373 \\ &\quad (0.414) \quad (0.0644) \\ &\quad 5.887 \quad 13.592 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.977, R^2 = 0.0825 \\ &\quad (0.0583) \\ &\quad 16.736 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.845, R^2 = 0.264 \\ &\quad (0.0571) \\ &\quad 14.791 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 1.179 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.387, R^2 = 0.521 \\ &\quad (0.121) \quad (0.0377) \\ &\quad 9.742 \quad 10.258 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 1.403 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.650, R^2 = 0.479 \\ &\quad (0.145) \quad (0.0577) \\ &\quad 9.690 \quad 11.271 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 0.875 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.629, R^2 = 0.270 \\ &\quad (0.0858) \quad (0.0427) \\ &\quad 10.198 \quad 14.731 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 0.832 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.307, R^2 = 0.138 \\ &\quad (0.123) \quad (0.0807) \\ &\quad 6.778 \quad 16.203 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_m and x_note} &= 0.0724 \\ &\quad (0.0475) \\ &\quad 1.523 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and x_note} &= 0.205 \\ &\quad (0.0437) \\ &\quad 4.702 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and note_m} &= -0.022 \\ &\quad (0.0349) \\ &\quad -0.618 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jidsta11 and jidsta04} &= 0.452 \\ &\quad (0.0525) \end{aligned}$$

8.602

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.158
(0.0373)
4.236

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.548
(0.0784)
6.989

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.126
(0.0391)
3.215

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.182
(0.0561)
3.241

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0600
(0.0188)
3.191

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.080
(0.0159)
-5.037

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.307
(0.0474)
6.483

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.530
(0.0452)
11.720

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.202
(0.0375)
5.391

Structural Equations

belID = - 0.200*BEG + 0.00292*Int + 0.116*Krit + 0.426*SA, Errorvar.= 0.0713 , R² = 0.529
(0.0189) (0.00157) (0.0359) (0.0905) (0.00988)
-10.600 1.860 3.238 4.703 7.214

BEG = 0.843*Leis - 0.247*Krit - 0.547*SA, Errorvar.= 0.863 , R² = 0.306
(0.0929) (0.0978) (0.199) (0.0893)
9.077 -2.524 -2.741 9.669

Leis = 0.969*Lmot - 0.149*ID + 0.0337*Int, Errorvar.= 0.155 , R² = 0.688
(0.142) (0.0627) (0.00300) (0.0395)
6.814 -2.372 11.232 3.914

Lmot = 0.366*ID + 0.0113*Int - 0.195*Krit, Errorvar.= 0.0876 , R² = 0.572
(0.0416) (0.00174) (0.0410) (0.0147)
8.813 6.495 -4.754 5.938

ID = 2.008*SA, Errorvar.= 0.391 , R² = 0.475
(0.377) (0.0775)
5.333 5.045

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	111.180 (6.479) 17.161		
Krit	0.436 (0.282) 1.544	0.303 (0.054) 5.641	
SA	0.211 (0.150) 1.410	0.037 (0.011) 3.326	0.088 (0.028) 3.155

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.151					
BEG	-0.261	1.244				
Leis	-0.052	0.403	0.496			
Lmot	-0.003	0.146	0.204	0.204		
ID	0.081	0.019	0.159	0.263	0.745	
Int	-0.329	3.971	4.976	1.329	0.424	111.180
Krit	0.075	-0.114	-0.023	-0.027	0.074	0.436
SA	0.047	-0.024	0.039	0.060	0.176	0.211

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.303	
SA	0.037	0.088

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 531
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1582.515 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1557.680 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 1026.680
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (912.191 ; 1148.774)

Minimum Fit Function Value = 2.687
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.743
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.549 ; 1.950)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0573
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0540 ; 0.0606)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000153

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 2.981
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (2.786 ; 3.188)
 ECVI for Saturated Model = 2.139
 ECVI for Independence Model = 28.168

Chi-Square for Independence Model with 595 Degrees of Freedom = 16521.147

Independence AIC = 16591.147

Model AIC = 1755.680

Saturated AIC = 1260.000

Independence CAIC = 16779.451

Model CAIC = 2288.312

Saturated CAIC = 4649.477

Normed Fit Index (NFI) = 0.904

Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.926

Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.807

Comparative Fit Index (CFI) = 0.934

Incremental Fit Index (IFI) = 0.934

Relative Fit Index (RFI) = 0.893

Critical N (CN) = 227.942

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.154

Standardized RMR = 0.0608

Goodness of Fit Index (GFI) = 0.869

Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.844

Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.732

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.125					
note_m	0.707	0.881				
note_d	0.702	0.368	0.806			
jidsta04	0.122	0.096	0.075	1.059		
jidsta06	0.142	0.111	0.087	0.316	1.699	
jidsta11	0.135	0.105	0.083	0.750	0.347	1.867
jidsta14	0.145	0.113	0.089	0.480	0.374	0.354
jidsta19	0.167	0.131	0.102	0.371	0.431	0.407
jidsta20	0.124	0.097	0.076	0.276	0.321	0.304
jidsta24	0.138	0.108	0.085	0.306	0.356	0.337
jidsta27	0.107	0.084	0.066	0.237	0.276	0.261
jidsta31	0.203	0.159	0.124	0.450	0.523	0.495
jbegab01	0.514	0.403	0.316	0.012	0.013	0.013
jbegab02	0.511	0.400	0.314	0.011	0.013	0.013
jbegab03	0.627	0.491	0.385	0.014	0.016	0.015
jbegab04	0.383	0.299	0.235	0.009	0.010	0.009
jbegab05	0.532	0.417	0.327	0.012	0.014	0.013
jbegab06	0.635	0.497	0.390	0.014	0.017	0.016
Mswers	-0.092	-0.072	-0.056	0.067	0.078	0.074
jbdis	-0.067	-0.052	-0.041	0.049	0.057	0.054
jkogms	0.260	0.204	0.160	0.159	0.185	0.175
jdenks	0.271	0.212	0.167	0.166	0.193	0.182
jleiss	0.283	0.221	0.173	0.173	0.201	0.190
a_i	6.355	4.976	3.900	0.256	0.298	0.282
jaufm01	0.063	0.049	0.038	0.134	0.156	0.148
jaufm02	0.122	0.096	0.075	0.262	0.305	0.288
jaufm03	0.116	0.091	0.071	0.248	0.289	0.273
jaufm04	0.142	0.111	0.087	0.305	0.355	0.336
jaufm05	0.121	0.095	0.074	0.259	0.302	0.285

jaufm06	0.050	0.039	0.030	0.106	0.124	0.117
jkrit01	-0.029	-0.023	-0.018	0.045	0.052	0.049
jkrit02	-0.034	-0.027	-0.021	0.053	0.061	0.058
jkrit03	-0.041	-0.032	-0.025	0.063	0.073	0.069
jkrit04	-0.025	-0.020	-0.016	0.039	0.045	0.043
jkrit05	-0.024	-0.019	-0.015	0.037	0.043	0.041

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.350					
jidsta19	0.439	1.301				
jidsta20	0.327	0.377	1.736			
jidsta24	0.363	0.418	0.312	2.178		
jidsta27	0.281	0.323	0.241	0.267	1.344	
jidsta31	0.533	0.614	0.458	0.507	0.941	3.146
jbegab01	0.014	0.016	0.012	0.013	0.010	0.019
jbegab02	0.014	0.016	0.012	0.013	0.010	0.019
jbegab03	0.017	0.019	0.014	0.016	0.012	0.023
jbegab04	0.010	0.012	0.009	0.010	0.007	0.014
jbegab05	0.014	0.016	0.012	0.013	0.010	0.020
jbegab06	0.017	0.019	0.014	0.016	0.012	0.024
Mswers	0.080	0.092	0.068	0.076	0.059	0.111
jbdis	0.058	0.067	0.050	0.055	0.043	0.081
jkogms	0.188	0.217	0.162	0.179	0.139	0.263
jdenks	0.196	0.226	0.169	0.187	0.145	0.275
jleiss	0.204	0.236	0.176	0.195	0.151	0.286
a_i	0.303	0.350	0.261	0.289	0.224	0.424
jaufm01	0.159	0.183	0.137	0.151	0.117	0.223
jaufm02	0.310	0.358	0.267	0.296	0.229	0.434
jaufm03	0.294	0.339	0.253	0.280	0.217	0.411
jaufm04	0.362	0.417	0.311	0.344	0.267	0.506
jaufm05	0.307	0.354	0.264	0.293	0.226	0.430
jaufm06	0.126	0.145	0.108	0.120	0.093	0.176
jkrit01	0.053	0.061	0.045	0.050	0.039	0.074
jkrit02	0.062	0.072	0.053	0.059	0.046	0.087
jkrit03	0.074	0.085	0.064	0.071	0.055	0.104
jkrit04	0.046	0.053	0.040	0.044	0.034	0.065
jkrit05	0.044	0.051	0.038	0.042	0.032	0.061

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.209					
jbegab02	1.236	1.640				
jbegab03	1.516	1.631	2.544			
jbegab04	0.925	0.919	1.127	1.561		
jbegab05	1.288	1.279	1.568	0.957	2.445	
jbegab06	1.535	1.525	1.870	1.142	1.771	2.851
Mswers	-0.359	-0.357	-0.438	-0.267	-0.372	-0.443
jbdis	-0.261	-0.259	-0.318	-0.194	-0.270	-0.322
jkogms	0.146	0.145	0.177	0.108	0.151	0.180
jdenks	0.152	0.151	0.185	0.113	0.157	0.188
jleiss	0.158	0.157	0.193	0.118	0.164	0.195
a_i	3.971	3.944	4.837	2.952	4.108	4.899
jaufm01	-0.031	-0.031	-0.037	-0.023	-0.032	-0.038
jaufm02	-0.060	-0.060	-0.073	-0.045	-0.062	-0.074
jaufm03	-0.057	-0.056	-0.069	-0.042	-0.059	-0.070
jaufm04	-0.070	-0.069	-0.085	-0.052	-0.072	-0.086
jaufm05	-0.059	-0.059	-0.072	-0.044	-0.061	-0.073

jaufm06	-0.024	-0.024	-0.030	-0.018	-0.025	-0.030
jkrit01	-0.114	-0.113	-0.139	-0.085	-0.118	-0.141
jkrit02	-0.134	-0.134	-0.164	-0.100	-0.139	-0.166
jkrit03	-0.160	-0.159	-0.195	-0.119	-0.166	-0.198
jkrit04	-0.100	-0.099	-0.122	-0.074	-0.103	-0.123
jkrit05	-0.095	-0.094	-0.116	-0.071	-0.098	-0.117

Fitted Covariance Matrix

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.483					
jbdis	0.208	0.258				
jkogms	-0.004	-0.003	0.374			
jdenks	-0.004	-0.003	0.273	0.500		
jleiss	-0.004	-0.003	0.222	0.151	0.499	
a_i	-0.453	-0.329	1.329	1.386	1.443	111.180
jaufm01	0.082	0.059	0.075	0.079	0.082	0.267
jaufm02	0.160	0.116	0.147	0.154	0.160	0.521
jaufm03	0.151	0.110	0.140	0.146	0.152	0.493
jaufm04	0.186	0.135	0.172	0.179	0.186	0.606
jaufm05	0.158	0.115	0.146	0.152	0.158	0.515
jaufm06	0.065	0.047	0.060	0.062	0.065	0.211
jkrit01	0.103	0.075	-0.027	-0.028	-0.030	0.436
jkrit02	0.122	0.088	-0.032	-0.033	-0.035	0.514
jkrit03	0.145	0.105	-0.038	-0.040	-0.041	0.612
jkrit04	0.090	0.066	-0.024	-0.025	-0.026	0.381
jkrit05	0.086	0.062	-0.023	-0.024	-0.025	0.363

Fitted Covariance Matrix

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.987					
jaufm02	0.273	1.391				
jaufm03	0.259	0.505	1.076			
jaufm04	0.318	0.621	0.588	1.281		
jaufm05	0.270	0.527	0.499	0.921	1.397	
jaufm06	0.640	0.216	0.205	0.252	0.214	1.064
jkrit01	0.046	0.091	0.086	0.106	0.090	0.037
jkrit02	0.055	0.107	0.101	0.124	0.106	0.043
jkrit03	0.065	0.127	0.120	0.148	0.126	0.052
jkrit04	0.041	0.079	0.075	0.092	0.078	0.032
jkrit05	0.039	0.075	0.071	0.088	0.075	0.031

Fitted Covariance Matrix

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	1.148				
jkrit02	0.358	0.808			
jkrit03	0.426	0.502	1.248		
jkrit04	0.468	0.313	0.373	0.862	
jkrit05	0.252	0.298	0.354	0.221	1.517

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.003					
note_m	0.002	0.002				
note_d	0.002	0.001	0.001			

jidsta04	0.152	-0.002	0.192	0.019		
jidsta06	-0.020	-0.083	0.108	0.019	0.000	
jidsta11	0.170	-0.008	0.151	0.032	-0.014	0.000
jidsta14	-0.050	-0.045	0.042	0.057	-0.040	0.195
jidsta19	-0.012	-0.072	0.052	-0.088	0.085	-0.059
jidsta20	0.019	0.021	-0.024	0.021	0.067	0.016
jidsta24	-0.024	-0.021	0.017	-0.047	0.014	-0.048
jidsta27	0.040	0.017	0.020	-0.160	0.048	-0.073
jidsta31	0.028	-0.058	0.115	-0.140	-0.025	0.091
jbegab01	-0.160	-0.131	-0.076	-0.035	-0.254	0.126
jbegab02	0.141	0.059	0.100	0.039	-0.159	0.195
jbegab03	0.052	-0.003	0.071	0.098	-0.140	0.211
jbegab04	-0.112	-0.105	0.013	0.118	-0.003	0.152
jbegab05	-0.002	0.040	0.024	0.065	-0.121	0.147
jbegab06	-0.009	-0.004	0.137	0.195	-0.009	0.347
Mswers	0.029	0.028	0.032	-0.016	0.039	-0.119
jbdis	0.036	0.015	0.057	0.006	0.007	-0.083
jkogms	-0.011	0.012	-0.070	0.007	0.010	0.074
jdenks	-0.028	-0.055	-0.025	0.082	0.048	0.094
jleiss	0.058	-0.004	0.040	-0.032	-0.073	-0.030
a_i	-0.120	0.334	-0.055	1.028	-0.411	0.930
jaufm01	-0.042	-0.043	0.017	0.004	0.001	-0.035
jaufm02	0.057	-0.017	0.173	0.126	-0.060	0.017
jaufm03	0.056	0.016	0.125	0.103	-0.060	-0.127
jaufm04	-0.033	-0.027	0.072	0.129	-0.034	-0.078
jaufm05	0.009	-0.003	0.075	0.042	-0.094	-0.123
jaufm06	-0.017	-0.008	-0.018	-0.009	0.030	0.016
jkrit01	-0.042	-0.015	-0.059	0.057	-0.027	0.001
jkrit02	-0.032	-0.022	-0.051	-0.038	-0.116	-0.071
jkrit03	0.113	0.083	0.068	0.032	-0.099	-0.113
jkrit04	-0.022	-0.065	0.021	-0.026	-0.028	-0.083
jkrit05	-0.170	-0.088	-0.116	-0.127	-0.432	-0.143

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.057	0.000				
jidsta20	-0.003	-0.086	0.000			
jidsta24	-0.041	0.028	0.031	0.000		
jidsta27	-0.069	0.114	0.026	-0.070	0.000	
jidsta31	-0.007	0.022	0.090	-0.016	0.000	0.000
jbegab01	-0.143	-0.213	0.031	0.141	0.021	-0.090
jbegab02	-0.098	-0.155	0.030	0.115	0.088	0.112
jbegab03	-0.114	-0.146	0.053	0.153	0.035	0.096
jbegab04	-0.024	0.016	-0.071	0.207	-0.001	0.122
jbegab05	-0.164	-0.135	0.169	0.270	0.000	0.149
jbegab06	0.016	-0.008	0.240	0.423	0.041	0.273
Mswers	0.023	0.060	-0.032	-0.100	-0.039	-0.057
jbdis	0.016	0.067	-0.033	-0.078	-0.001	-0.033
jkogms	-0.044	-0.030	0.017	0.092	0.059	0.043
jdenks	-0.010	-0.028	0.062	0.080	-0.026	0.018
jleiss	-0.046	-0.003	0.000	-0.002	0.085	0.068
a_i	-0.329	-0.272	0.652	0.401	0.177	-0.650
jaufm01	0.127	0.009	-0.050	-0.181	-0.015	0.099
jaufm02	0.109	-0.026	-0.115	-0.121	-0.077	-0.230
jaufm03	-0.021	0.086	-0.082	-0.031	-0.031	-0.062
jaufm04	0.109	0.060	0.062	-0.003	-0.039	-0.054
jaufm05	0.073	0.059	-0.011	0.028	-0.074	0.053
jaufm06	0.124	0.041	0.011	-0.081	0.038	0.177
jkrit01	0.117	0.127	0.045	0.089	-0.071	-0.005

jkrit02	-0.009	-0.040	-0.030	0.044	-0.072	-0.100
jkrit03	0.076	0.012	0.060	0.122	-0.032	-0.039
jkrit04	0.008	0.004	0.013	0.121	0.010	0.041
jkrit05	-0.056	-0.109	-0.086	-0.117	-0.170	-0.351

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.000					
jbegab02	0.034	0.000				
jbegab03	0.026	0.001	0.001			
jbegab04	-0.069	-0.046	0.023	0.000		
jbegab05	0.029	-0.002	-0.102	0.105	0.001	
jbegab06	-0.054	-0.046	0.029	0.145	0.001	0.001
Mswers	-0.141	-0.025	-0.034	-0.002	-0.037	-0.060
jbdis	-0.020	0.024	0.053	0.056	0.018	0.064
jkogms	-0.071	0.053	0.003	0.007	0.017	0.077
jdenks	-0.061	0.016	0.068	-0.022	-0.004	0.068
jleiss	-0.068	0.062	-0.022	0.043	-0.010	0.056
a_i	-1.064	0.380	0.235	-1.363	0.729	-0.631
jaufm01	-0.187	-0.130	-0.167	0.037	-0.086	-0.171
jaufm02	-0.050	-0.002	-0.032	0.080	0.074	0.074
jaufm03	0.009	0.039	0.043	0.046	0.118	0.125
jaufm04	-0.074	-0.069	-0.029	0.070	0.062	0.082
jaufm05	-0.181	0.024	-0.018	0.022	0.009	0.069
jaufm06	-0.228	-0.072	-0.105	-0.069	-0.105	-0.080
jkrit01	0.012	-0.108	-0.090	-0.145	-0.137	-0.110
jkrit02	0.087	0.051	0.042	0.041	0.076	0.078
jkrit03	-0.228	-0.009	0.017	-0.082	-0.065	0.038
jkrit04	-0.073	-0.037	-0.073	-0.083	0.028	-0.064
jkrit05	0.177	0.094	0.076	0.127	0.086	0.038

Fitted Residuals

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.000					
jbdis	0.000	0.000				
jkogms	-0.026	-0.040	0.002			
jdenks	-0.002	-0.035	0.002	0.002		
jleiss	0.019	-0.004	0.001	0.002	0.002	
a_i	-0.231	0.236	0.003	-0.154	0.168	0.000
jaufm01	-0.001	-0.027	-0.004	0.035	0.026	-1.169
jaufm02	0.010	0.035	-0.078	0.011	-0.068	0.332
jaufm03	-0.041	0.034	-0.032	-0.012	0.001	0.349
jaufm04	-0.045	0.011	-0.010	0.053	-0.024	-0.220
jaufm05	-0.020	0.049	0.006	0.022	0.025	0.076
jaufm06	-0.038	-0.024	0.013	0.009	0.041	-0.851
jkrit01	0.016	0.072	0.024	0.055	0.026	0.592
jkrit02	-0.127	-0.016	-0.027	-0.015	-0.012	-0.414
jkrit03	0.025	0.080	-0.027	0.020	0.059	0.378
jkrit04	0.017	0.044	-0.005	-0.016	0.023	-0.055
jkrit05	-0.090	0.019	-0.133	-0.199	-0.015	-0.135

Fitted Residuals

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.000					
jaufm02	0.012	0.000				
jaufm03	-0.079	0.074	0.000			

jaufm04	0.045	-0.030	-0.012	0.000		
jaufm05	0.107	-0.047	-0.044	0.000	0.000	
jaufm06	0.000	-0.040	-0.129	0.070	0.171	0.000
jkrit01	-0.062	0.066	0.115	0.103	0.098	0.110
jkrit02	-0.096	-0.039	0.033	-0.097	-0.128	-0.007
jkrit03	-0.010	0.049	0.202	0.019	0.084	0.037
jkrit04	-0.044	-0.026	0.021	-0.011	0.028	0.026
jkrit05	-0.128	-0.083	-0.013	-0.109	-0.139	-0.133

Fitted Residuals

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
-----	-----	-----	-----	-----	-----
jkrit01	0.000				
jkrit02	0.026	0.000			
jkrit03	-0.044	0.006	0.000		
jkrit04	0.000	0.017	-0.039	0.000	
jkrit05	-0.126	0.056	-0.010	-0.004	0.000

Summary Statistics for Fitted Residuals

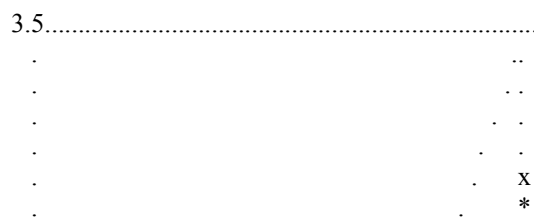
Smallest Fitted Residual = -1.363
 Median Fitted Residual = 0.000
 Largest Fitted Residual = 1.028

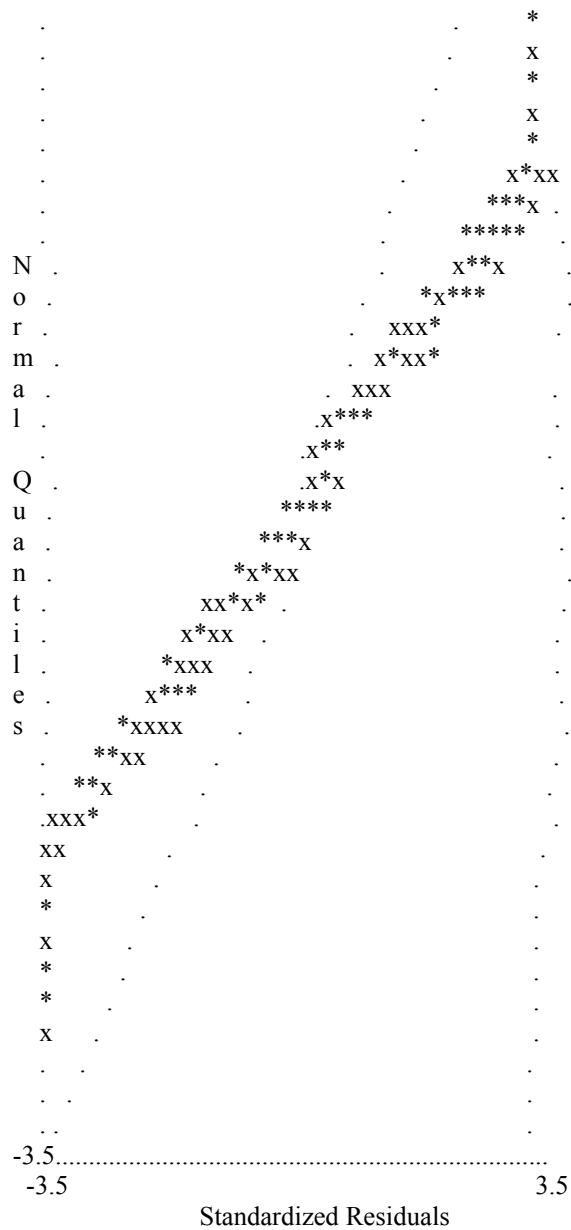
Stemleaf Plot

```

-13|6
-12|
-11|7
-10|6
-9|
-8|5
-7|
-6|53
-5|
-4|311
-3|53
-2|753333210
-1|98877766666555444444433333333332222222111111110000000
0|999999998888888888888887777777777777777776666666666666555555555+94
0|111111111111111111111112222222222222222222222222222222222222233+34
1|00000001111111112222222233333344455555577778889999
2|01144477
3|335588
4|02
5|9
6|5
7|3
8|
9|3
10|3
  
```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.900	--	--
note_m	--	--	0.705	--	--
note_d	--	--	0.552	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.521
jidsta06	--	--	--	--	0.606
jidsta11	--	--	--	--	0.573
jidsta14	--	--	--	--	0.617
jidsta19	--	--	--	--	0.711
jidsta20	--	--	--	--	0.530
jidsta24	--	--	--	--	0.588
jidsta27	--	--	--	--	0.455
jidsta31	--	--	--	--	0.863
jbegab01	--	1.116	--	--	--
jbegab02	--	1.108	--	--	--
jbegab03	--	1.359	--	--	--

jbegab04	--	0.829	--	--	--
jbegab05	--	1.154	--	--	--
jbegab06	--	1.376	--	--	--
Mswers	0.535	--	--	--	--
jbdis	0.389	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.452	--
jdenks	--	--	--	0.472	--
jleiss	--	--	--	0.491	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	10.544	--	--
jaufm01	--	--	0.374
jaufm02	--	--	0.730
jaufm03	--	--	0.691
jaufm04	--	--	0.850
jaufm05	--	--	0.722
jaufm06	--	--	0.296
jkrit01	--	0.551	--
jkrit02	--	0.649	--
jkrit03	--	0.773	--
jkrit04	--	0.482	--
jkrit05	--	0.458	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	-0.574	--	--	--
BEG	--	--	0.532	--	--
Leis	--	--	--	0.622	-0.182
Lmot	--	--	--	--	0.700
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.079	0.165	0.324
BEG	--	-0.122	-0.145
Leis	0.505	--	--
Lmot	0.264	-0.238	--
ID	--	--	0.689

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	-0.602	1.000				
Leis	-0.190	0.512	1.000			
Lmot	-0.017	0.289	0.639	1.000		
ID	0.241	0.020	0.261	0.675	1.000	
Int	-0.080	0.338	0.670	0.279	0.047	1.000
Krit	0.350	-0.186	-0.058	-0.109	0.155	0.075
SA	0.409	-0.074	0.186	0.446	0.689	0.068

Correlation Matrix of ETA and KSI

Krit	SA

```

-----
Krit  1.000
SA    0.225  1.000

```

PSI

Note: This matrix is diagonal.

```

      belID  BEG  Leis  Lmot  ID
-----
0.471  0.694  0.312  0.428  0.525

```

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

```

      Int  Krit  SA
-----
belID -0.125  0.280  0.354
BEG   0.356 -0.201 -0.053
Leis  0.669 -0.148  0.174
Lmot  0.264 -0.238  0.482
ID    - -    - -    0.689

```

P.3 Exploriertes Ausgangsmodell Emotionskontrolle, Stichprobe 1

Number of Iterations =103

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

x_note = 1.194*Leis, Errorvar.= 0.292 , R² = 0.739
(0.0552) (0.0675)
21.640 4.330

note_m = 1.000*Leis, Errorvar.= 0.476 , R² = 0.549
(0.0587)
8.105

note_d = 0.663*Leis, Errorvar.= 0.505 , R² = 0.335
(0.0573) (0.0408)
11.566 12.394

jidsta04 = 0.647*ID, Errorvar.= 0.984 , R² = 0.221
(0.0872) (0.0633)
7.419 15.532

jidsta06 = 0.782*ID, Errorvar.= 2.450 , R² = 0.143
(0.120) (0.151)
6.538 16.209

jidsta11 = 0.765*ID, Errorvar.= 2.124 , R² = 0.155
(0.114) (0.132)
6.707 16.082

jidsta14 = 0.748*ID, Errorvar.= 0.850 , R² = 0.305
(0.0921) (0.0583)
8.122 14.566

jidsta19 = 0.852*ID, Errorvar.= 1.002 , R² = 0.326
(0.103) (0.0697)
8.266 14.376

jidsta20 = 0.783*ID, Errorvar.= 1.403 , R² = 0.226
(0.104) (0.0906)
7.533 15.488

jidsta24 = 0.701*ID, Errorvar.= 1.832 , R² = 0.152
(0.105) (0.113)
6.673 16.138

jidsta27 = 0.477*ID, Errorvar.= 1.308 , R² = 0.104
(0.0682) (0.0794)
6.990 16.458

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 2.636 , R² = 0.202
(0.168)
15.692

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 1.391 , R² = 0.506
(0.0899)
15.471

jbegab02 = 1.078*BEG, Errorvar.= 0.647 , R² = 0.719
(0.0562) (0.0557)
19.189 11.600

jbegab03 = 0.993*BEG, Errorvar.= 0.398 , R² = 0.779
(0.0497) (0.0388)
19.992 10.248

jbegab04 = 0.792*BEG, Errorvar.= 0.565 , R² = 0.613
(0.0438) (0.0390)
18.093 14.486

jbegab05 = 0.911*BEG, Errorvar.= 0.810 , R² = 0.594
(0.0515) (0.0569)
17.699 14.236

jbegab06 = 1.019*BEG, Errorvar.= 0.868 , R² = 0.630
(0.0558) (0.0628)
18.240 13.806

jemots = 1.000*belID, R² = 1.000

jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.179 , R² = 0.515
(0.0166)
10.802

jdenks = 0.985*Lmot, Errorvar.= 0.309 , R² = 0.373
(0.0757) (0.0281)
13.008 11.022

jleiss = 1.026*Lmot, Errorvar.= 0.242 , R² = 0.452
(0.0828) (0.0197)
12.386 12.318

$$a_i = 1.000 * \text{Int.}, R^2 = 1.000$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm01} &= 0.977 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.858, R^2 = 0.179 \\ &(0.101) \quad (0.0539) \\ &9.669 \quad 15.923 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm02} &= 1.572 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.786, R^2 = 0.381 \\ &(0.198) \quad (0.0577) \\ &7.954 \quad 13.626 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm03} &= 1.542 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.619, R^2 = 0.430 \\ &(0.190) \quad (0.0484) \\ &8.103 \quad 12.807 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 1.658 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.672, R^2 = 0.445 \\ &(0.206) \quad (0.0555) \\ &8.055 \quad 12.107 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 1.877 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.116, R^2 = 0.382 \\ &(0.240) \quad (0.0857) \\ &7.821 \quad 13.011 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.972, R^2 = 0.168 \\ &(0.0607) \\ &16.010 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.678, R^2 = 0.228 \\ &(0.0442) \\ &15.346 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 1.867 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.628, R^2 = 0.527 \\ &(0.197) \quad (0.0569) \\ &9.465 \quad 11.037 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 1.936 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.715, R^2 = 0.512 \\ &(0.205) \quad (0.0629) \\ &9.443 \quad 11.363 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 1.407 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.609, R^2 = 0.395 \\ &(0.128) \quad (0.0450) \\ &11.024 \quad 13.525 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 1.242 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.727, R^2 = 0.152 \\ &(0.180) \quad (0.106) \\ &6.904 \quad 16.228 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_m \text{ and } x_note &= 0.124 \\ &(0.0575) \\ &2.154 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_d \text{ and } x_note &= 0.205 \\ &(0.0446) \\ &4.588 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_d \text{ and note}_m &= -0.011 \\ &(0.0389) \end{aligned}$$

-0.281

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.670
(0.0709)
9.452

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.126
(0.0384)
3.285

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.595
(0.0868)
6.852

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.118
(0.0374)
3.149

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.0825
(0.0443)
1.862

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0605
(0.0188)
3.219

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.070
(0.0157)
-4.478

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.266
(0.0546)
4.862

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.468
(0.0461)
10.145

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.200
(0.0342)
5.866

Structural Equations

belID = 0.165*BEG + 0.00208*Int - 0.558*Krit - 0.103*SA, Errorvar.= 0.717 , R² = 0.159
(0.0351) (0.00393) (0.112) (0.0997) (0.0432)
4.707 0.529 -4.987 -1.037 16.594

BEG = 0.758*Leis - 0.374*Krit - 0.296*SA, Errorvar.= 1.032 , R² = 0.276
(0.0896) (0.133) (0.134) (0.112)
8.458 -2.819 -2.208 9.207

Leis = 1.072*Lmot - 0.203*ID + 0.0378*Int, Errorvar.= 0.182 , R² = 0.685
(0.184) (0.0824) (0.00422) (0.0509)
5.827 -2.458 8.954 3.582

Lmot = 0.375*ID + 0.0162*Int - 0.201*Krit, Errorvar.= 0.0751 , R² = 0.604
(0.0467) (0.00192) (0.0482) (0.0144)
8.029 8.428 -4.172 5.207

ID = 1.027*SA, Errorvar.= 0.461 , R² = 0.310
 (0.173) (0.0967)
 5.946 4.764

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	94.915 (5.531) 17.161		
Krit	0.194 (0.208) 0.933	0.201 (0.038) 5.264	
SA	-0.152 (0.206) -0.736	0.059 (0.014) 4.294	0.196 (0.044) 4.494

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.852					
BEG	0.311	1.427				
Leis	0.093	0.441	0.580			
Lmot	0.029	0.146	0.210	0.190		
ID	-0.054	0.003	0.112	0.236	0.668	
Int	0.746	3.881	5.158	1.438	-0.156	94.915
Krit	-0.135	-0.108	-0.021	-0.015	0.060	0.194
SA	-0.064	-0.065	0.019	0.061	0.201	-0.152

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.201	
SA	0.059	0.196

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 499
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1466.533 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1450.516 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 951.516
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (841.278 ; 1069.365)

Minimum Fit Function Value = 2.490
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.615
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.428 ; 1.816)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0569
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0535 ; 0.0603)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000468

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 2.789
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (2.601 ; 2.989)

ECVI for Saturated Model = 2.020
 ECVI for Independence Model = 24.494

Chi-Square for Independence Model with 561 Degrees of Freedom = 14358.836

Independence AIC = 14426.836
 Model AIC = 1642.516
 Saturated AIC = 1190.000
 Independence CAIC = 14609.760
 Model CAIC = 2159.008
 Saturated CAIC = 4391.173

Normed Fit Index (NFI) = 0.898
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.921
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.799
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.930
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.930
 Relative Fit Index (RFI) = 0.885

Critical N (CN) = 232.106

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.156
 Standardized RMR = 0.0594
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.873
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.849
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.733

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.118					
note_m	0.816	1.056				
note_d	0.664	0.374	0.760			
jidsta04	0.086	0.072	0.048	1.263		
jidsta06	0.104	0.087	0.058	0.338	2.858	
jidsta11	0.102	0.086	0.057	1.000	0.399	2.515
jidsta14	0.100	0.084	0.055	0.449	0.390	0.382
jidsta19	0.114	0.095	0.063	0.368	0.445	0.435
jidsta20	0.104	0.088	0.058	0.338	0.409	0.400
jidsta24	0.093	0.078	0.052	0.303	0.366	0.358
jidsta27	0.064	0.053	0.035	0.206	0.249	0.244
jidsta31	0.133	0.112	0.074	0.432	0.522	0.511
jbegab01	0.527	0.441	0.293	0.002	0.002	0.002
jbegab02	0.568	0.476	0.315	0.002	0.002	0.002
jbegab03	0.523	0.438	0.291	0.002	0.002	0.002
jbegab04	0.417	0.350	0.232	0.001	0.002	0.002
jbegab05	0.480	0.402	0.267	0.001	0.002	0.002
jbegab06	0.537	0.450	0.298	0.002	0.002	0.002
jemots	0.111	0.093	0.062	-0.035	-0.043	-0.042
jkogms	0.251	0.210	0.139	0.153	0.184	0.180
jdenks	0.247	0.207	0.137	0.150	0.182	0.178
jleiss	0.257	0.215	0.143	0.156	0.189	0.185
a_i	6.157	5.158	3.420	-0.101	-0.122	-0.119
jaufm01	0.022	0.019	0.012	0.127	0.154	0.150
jaufm02	0.036	0.030	0.020	0.205	0.248	0.242
jaufm03	0.035	0.030	0.020	0.201	0.243	0.238
jaufm04	0.038	0.032	0.021	0.216	0.261	0.256

jaufm05	0.043	0.036	0.024	0.244	0.296	0.289
jaufm06	0.023	0.019	0.013	0.130	0.157	0.154
jkrit01	-0.024	-0.021	-0.014	0.039	0.047	0.046
jkrit02	-0.046	-0.038	-0.025	0.073	0.088	0.086
jkrit03	-0.047	-0.040	-0.026	0.076	0.091	0.089
jkrit04	-0.034	-0.029	-0.019	0.055	0.066	0.065
jkrit05	-0.030	-0.025	-0.017	0.048	0.059	0.057

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.223					
jidsta19	0.425	1.487				
jidsta20	0.391	0.445	1.813			
jidsta24	0.350	0.399	0.366	2.159		
jidsta27	0.238	0.271	0.249	0.223	1.459	
jidsta31	0.499	0.569	0.523	0.468	0.913	3.303
jbegab01	0.002	0.002	0.002	0.002	0.001	0.003
jbegab02	0.002	0.002	0.002	0.002	0.001	0.003
jbegab03	0.002	0.002	0.002	0.002	0.001	0.002
jbegab04	0.001	0.002	0.002	0.001	0.001	0.002
jbegab05	0.002	0.002	0.002	0.002	0.001	0.002
jbegab06	0.002	0.002	0.002	0.002	0.001	0.003
jemots	-0.041	-0.046	-0.043	-0.038	-0.026	-0.054
jkogms	0.176	0.201	0.185	0.165	0.112	0.236
jdenks	0.174	0.198	0.182	0.163	0.111	0.232
jleiss	0.181	0.206	0.189	0.170	0.115	0.242
a_i	-0.116	-0.133	-0.122	-0.109	-0.074	-0.156
jaufm01	0.147	0.168	0.154	0.138	0.094	0.197
jaufm02	0.237	0.270	0.248	0.222	0.151	0.317
jaufm03	0.232	0.265	0.243	0.218	0.148	0.311
jaufm04	0.250	0.284	0.262	0.234	0.159	0.334
jaufm05	0.283	0.322	0.296	0.265	0.180	0.378
jaufm06	0.151	0.172	0.158	0.141	0.096	0.201
jkrit01	0.045	0.051	0.047	0.042	0.029	0.060
jkrit02	0.084	0.096	0.088	0.079	0.054	0.113
jkrit03	0.087	0.099	0.091	0.082	0.056	0.117
jkrit04	0.063	0.072	0.066	0.059	0.040	0.085
jkrit05	0.056	0.064	0.059	0.052	0.036	0.075

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.817					
jbegab02	1.537	2.303				
jbegab03	1.417	1.644	1.805			
jbegab04	1.130	1.218	1.123	1.460		
jbegab05	1.300	1.401	1.291	1.030	1.994	
jbegab06	1.453	1.566	1.443	1.151	1.406	2.348
jemots	0.311	0.335	0.309	0.246	0.283	0.317
jkogms	0.146	0.158	0.145	0.116	0.133	0.149
jdenks	0.144	0.155	0.143	0.114	0.131	0.147
jleiss	0.150	0.162	0.149	0.119	0.137	0.153
a_i	3.881	4.182	3.854	3.075	3.536	3.953
jaufm01	-0.064	-0.069	-0.063	-0.051	-0.058	-0.065
jaufm02	-0.103	-0.111	-0.102	-0.082	-0.094	-0.105
jaufm03	-0.101	-0.109	-0.100	-0.080	-0.092	-0.103
jaufm04	-0.109	-0.117	-0.108	-0.086	-0.099	-0.111
jaufm05	-0.123	-0.132	-0.122	-0.097	-0.112	-0.125
jaufm06	-0.065	-0.071	-0.065	-0.052	-0.060	-0.067

jkrit01	-0.108	-0.116	-0.107	-0.085	-0.098	-0.110
jkrit02	-0.201	-0.217	-0.200	-0.160	-0.183	-0.205
jkrit03	-0.209	-0.225	-0.207	-0.165	-0.190	-0.213
jkrit04	-0.152	-0.164	-0.151	-0.120	-0.138	-0.155
jkrit05	-0.134	-0.144	-0.133	-0.106	-0.122	-0.136

Fitted Covariance Matrix

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.852					
jkogms	0.029	0.369				
jdenks	0.029	0.247	0.494			
jleiss	0.030	0.195	0.122	0.442		
a_i	0.746	1.438	1.416	1.475	94.915	
jaufm01	-0.063	0.060	0.059	0.061	-0.148	1.045
jaufm02	-0.101	0.096	0.095	0.099	-0.238	0.301
jaufm03	-0.099	0.095	0.093	0.097	-0.234	0.295
jaufm04	-0.106	0.102	0.100	0.104	-0.251	0.317
jaufm05	-0.120	0.115	0.113	0.118	-0.285	0.359
jaufm06	-0.064	0.061	0.060	0.063	-0.152	0.659
jkrit01	-0.135	-0.015	-0.014	-0.015	0.194	0.057
jkrit02	-0.253	-0.027	-0.027	-0.028	0.362	0.107
jkrit03	-0.262	-0.028	-0.028	-0.029	0.375	0.111
jkrit04	-0.190	-0.020	-0.020	-0.021	0.273	0.081
jkrit05	-0.168	-0.018	-0.018	-0.019	0.241	0.071

Fitted Covariance Matrix

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	1.271					
jaufm03	0.475	1.086				
jaufm04	0.511	0.501	1.211			
jaufm05	0.578	0.567	0.876	1.806		
jaufm06	0.308	0.302	0.325	0.368	1.168	
jkrit01	0.092	0.091	0.097	0.110	0.059	0.878
jkrit02	0.172	0.169	0.182	0.206	0.110	0.374
jkrit03	0.179	0.175	0.189	0.213	0.114	0.388
jkrit04	0.130	0.127	0.137	0.155	0.083	0.482
jkrit05	0.115	0.112	0.121	0.137	0.073	0.249

Fitted Covariance Matrix

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	1.327			
jkrit03	0.724	1.467		
jkrit04	0.526	0.546	1.005	
jkrit05	0.465	0.482	0.350	2.036

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.009					
note_m	0.007	0.006				
note_d	0.005	0.004	0.003			
jidsta04	0.227	0.049	0.195	0.013		
jidsta06	0.123	-0.029	0.132	0.053	0.000	
jidsta11	0.185	-0.023	0.221	0.021	-0.130	0.000
jidsta14	-0.006	-0.080	0.039	0.045	-0.091	0.142

jidsta19	-0.007	-0.072	0.042	-0.117	0.054	-0.200
jidsta20	-0.013	-0.078	0.005	-0.082	-0.044	0.027
jidsta24	-0.056	-0.113	0.015	0.003	0.042	0.183
jidsta27	0.177	0.067	0.079	-0.011	0.077	-0.169
jidsta31	0.156	0.001	0.276	-0.085	0.106	-0.028
jbegab01	-0.096	-0.063	-0.002	0.075	0.074	0.163
jbegab02	0.151	0.146	0.169	0.197	0.201	0.419
jbegab03	-0.024	0.010	0.018	0.103	0.026	0.183
jbegab04	-0.075	-0.115	-0.002	0.177	0.111	0.186
jbegab05	0.109	0.116	0.070	0.196	0.208	0.217
jbegab06	0.005	-0.049	0.016	0.168	0.061	0.166
jemots	-0.018	0.020	-0.047	0.098	0.195	0.186
jkogms	-0.014	0.001	-0.016	0.066	0.050	0.063
jdenks	-0.027	-0.027	-0.014	0.118	0.050	0.113
jleiss	0.069	-0.022	0.052	-0.011	-0.065	0.088
a_i	-0.037	0.306	-0.174	1.085	-0.024	1.133
jaufm01	0.024	-0.037	0.021	0.031	0.089	-0.129
jaufm02	-0.053	-0.128	0.062	0.045	-0.031	-0.124
jaufm03	0.018	0.032	0.028	0.065	-0.049	0.004
jaufm04	-0.021	-0.086	0.046	0.074	0.100	-0.046
jaufm05	0.040	-0.023	0.059	0.084	0.043	-0.171
jaufm06	-0.053	-0.135	-0.018	-0.046	0.045	-0.101
jkrit01	-0.026	-0.074	-0.018	0.019	0.103	-0.044
jkrit02	0.011	-0.066	0.034	-0.088	-0.107	-0.112
jkrit03	0.078	0.060	0.116	-0.029	0.010	-0.206
jkrit04	-0.038	-0.064	0.003	0.011	-0.070	-0.093
jkrit05	-0.193	-0.154	-0.114	-0.093	-0.504	-0.024

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	0.038	0.000				
jidsta20	-0.051	0.079	0.000			
jidsta24	0.043	0.023	-0.148	0.000		
jidsta27	-0.028	0.049	0.063	0.017	0.000	
jidsta31	-0.153	0.007	0.242	-0.146	0.000	0.000
jbegab01	-0.083	-0.280	-0.133	0.075	-0.094	-0.279
jbegab02	0.032	0.021	0.024	0.210	0.055	0.214
jbegab03	-0.066	-0.159	-0.120	0.092	-0.011	-0.057
jbegab04	0.066	-0.018	-0.084	0.144	0.007	-0.164
jbegab05	-0.086	-0.046	-0.097	-0.028	0.001	0.102
jbegab06	0.118	-0.018	-0.119	0.143	0.164	0.074
jemots	0.063	-0.082	0.012	-0.036	0.011	-0.162
jkogms	-0.011	-0.034	0.006	0.059	0.068	0.035
jdenks	0.016	-0.038	-0.011	0.092	-0.033	-0.004
jleiss	-0.005	-0.072	0.013	-0.020	0.045	0.118
a_i	-0.009	0.144	-0.233	0.850	0.730	0.614
jaufm01	0.029	0.155	0.089	-0.073	0.047	0.071
jaufm02	0.070	0.087	-0.110	-0.153	-0.051	-0.157
jaufm03	0.067	0.129	-0.001	-0.085	-0.091	-0.186
jaufm04	0.001	0.101	-0.050	0.035	-0.115	-0.106
jaufm05	0.001	0.111	-0.104	-0.067	-0.095	-0.019
jaufm06	0.018	0.022	0.092	-0.025	0.012	0.037
jkrit01	0.059	0.138	0.039	0.186	-0.002	0.071
jkrit02	-0.059	-0.100	-0.127	0.120	-0.150	0.056
jkrit03	-0.092	0.081	-0.030	0.006	-0.028	0.123
jkrit04	-0.035	0.034	0.058	0.114	-0.085	0.049
jkrit05	-0.129	-0.039	-0.075	0.029	-0.122	-0.039

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.007					
jbegab02	-0.005	0.008				
jbegab03	0.061	0.008	0.007			
jbegab04	-0.056	0.009	0.005	0.004		
jbegab05	0.022	-0.004	-0.006	0.006	0.006	
jbegab06	0.047	-0.051	-0.012	0.077	0.007	0.007
jemots	-0.109	0.044	0.015	0.038	-0.029	-0.011
jkogms	-0.087	0.084	-0.029	-0.002	-0.008	0.027
jdenks	-0.125	0.080	-0.023	0.039	-0.027	0.034
jleiss	-0.116	0.104	-0.030	-0.005	-0.024	0.042
a_i	-0.473	0.979	0.264	-1.048	0.696	0.042
jaufm01	-0.115	-0.071	-0.131	-0.023	0.028	-0.019
jaufm02	-0.224	-0.095	-0.179	-0.015	-0.176	-0.038
jaufm03	0.014	0.145	0.057	0.103	0.073	0.156
jaufm04	-0.054	0.095	0.099	0.070	0.007	0.112
jaufm05	-0.263	-0.007	-0.105	-0.081	-0.008	-0.176
jaufm06	-0.272	-0.104	-0.073	-0.038	-0.038	-0.015
jkrit01	-0.077	-0.069	-0.034	-0.151	-0.055	-0.055
jkrit02	0.151	0.047	0.111	0.016	0.126	0.147
jkrit03	-0.239	-0.129	-0.140	-0.096	-0.075	-0.119
jkrit04	0.056	-0.026	-0.024	-0.072	0.087	-0.033
jkrit05	0.237	0.105	0.161	0.153	0.143	0.190

Fitted Residuals

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.001					
jkogms	0.047	0.004				
jdenks	0.076	0.004	0.004			
jleiss	-0.036	0.005	0.005	0.004		
a_i	0.016	0.052	0.427	-0.089	0.000	
jaufm01	-0.037	0.034	0.013	0.021	-0.544	0.000
jaufm02	-0.055	-0.031	-0.021	-0.043	-0.412	0.015
jaufm03	0.045	-0.049	-0.023	-0.034	0.720	-0.071
jaufm04	0.023	0.008	0.034	-0.014	-0.308	-0.005
jaufm05	-0.046	0.023	-0.005	-0.017	0.168	0.063
jaufm06	-0.022	0.036	-0.014	0.060	-1.048	0.000
jkrit01	0.025	0.052	0.032	0.009	-0.245	-0.063
jkrit02	0.054	-0.031	-0.026	0.035	0.036	-0.094
jkrit03	-0.070	-0.005	0.007	0.051	-0.005	0.009
jkrit04	0.009	-0.026	-0.024	-0.019	0.027	-0.140
jkrit05	-0.001	-0.121	-0.124	-0.009	0.122	-0.123

Fitted Residuals

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	0.000					
jaufm03	0.065	0.000				
jaufm04	-0.064	0.052	0.000			
jaufm05	-0.013	-0.070	0.000	0.000		
jaufm06	-0.027	-0.122	0.030	0.178	0.000	
jkrit01	0.058	0.027	0.099	0.044	0.114	0.000
jkrit02	-0.045	-0.015	-0.049	-0.057	-0.015	0.065
jkrit03	0.101	0.140	-0.024	0.139	0.029	-0.038
jkrit04	-0.050	0.046	-0.037	0.003	-0.064	0.000
jkrit05	-0.092	0.093	-0.191	-0.235	-0.088	-0.170

Fitted Residuals

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	0.000			
jkrit03	-0.003	0.000		
jkrit04	-0.004	-0.009	0.000	
jkrit05	0.108	-0.072	0.038	0.000

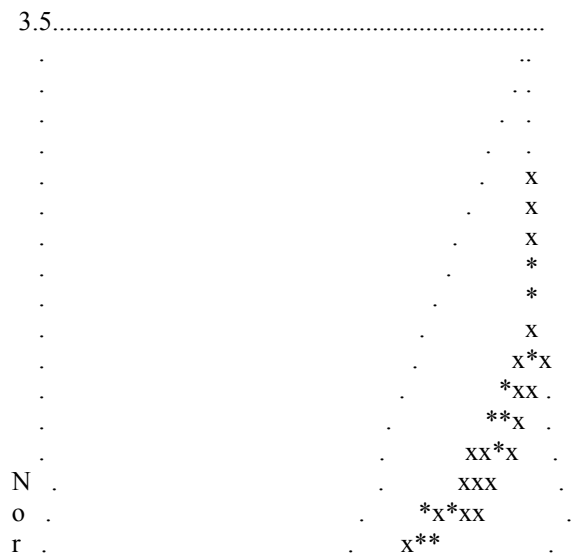
Summary Statistics for Fitted Residuals

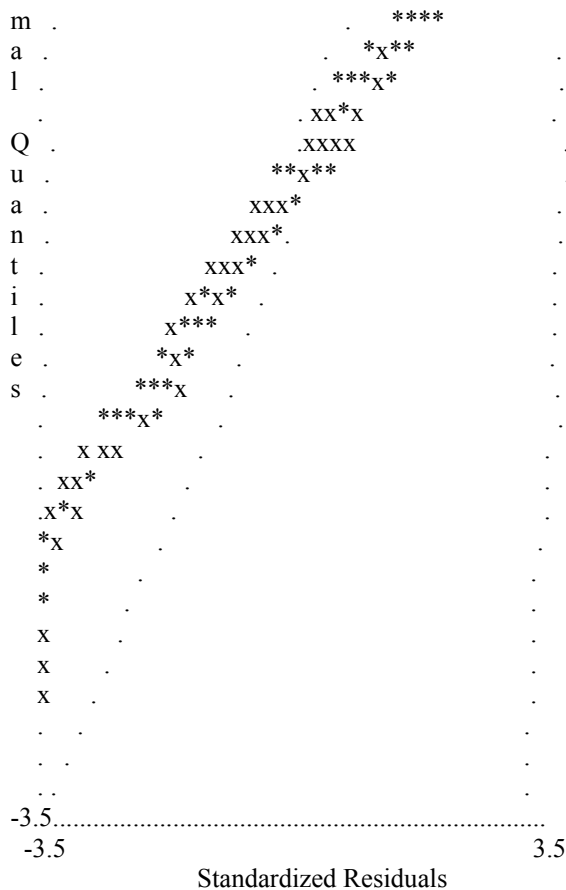
Smallest Fitted Residual = -1.048
 Median Fitted Residual = 0.001
 Largest Fitted Residual = 1.133

Stemleaf Plot

```
-10|55
- 9|
- 8|
- 7|
- 6|
- 5|40
- 4|71
- 3|1
- 2|88765443210
- 1|9998887777666655555544433333332222222222111111110000000
- 0|999999999999999888888888877777777777766666666666555555555+64
0|111111111111111111111111111111122222222222222223333333333+13
1|000000000000111111112222222233444444445555556666667777888888999999
2|0001112234468
3|1
4|23
5|
6|1
7|023
8|5
9|8
10|8
11|3
```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.909	--	--
note_m	--	--	0.761	--	--
note_d	--	--	0.505	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.528
jidsta06	--	--	--	--	0.639
jidsta11	--	--	--	--	0.625
jidsta14	--	--	--	--	0.611
jidsta19	--	--	--	--	0.696
jidsta20	--	--	--	--	0.640
jidsta24	--	--	--	--	0.573
jidsta27	--	--	--	--	0.390
jidsta31	--	--	--	--	0.817
jbegab01	--	1.194	--	--	--
jbegab02	--	1.287	--	--	--
jbegab03	--	1.186	--	--	--
jbegab04	--	0.946	--	--	--
jbegab05	--	1.088	--	--	--
jbegab06	--	1.217	--	--	--
jemots	0.923	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.436	--
jdenks	--	--	--	0.429	--
jleiss	--	--	--	0.447	--

LAMBDA-X

Int Krit SA

	-----	-----	-----
a_i	9.742	--	--
jaufm01	--	--	0.432
jaufm02	--	--	0.696
jaufm03	--	--	0.683
jaufm04	--	--	0.734
jaufm05	--	--	0.831
jaufm06	--	--	0.443
jkrit01	--	0.448	--
jkrit02	--	0.836	--
jkrit03	--	0.867	--
jkrit04	--	0.630	--
jkrit05	--	0.556	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
-----	-----	-----	-----	-----	-----
belID	--	0.214	--	--	--
BEG	--	--	0.483	--	--
Leis	--	--	--	0.613	-0.217
Lmot	--	--	--	--	0.704
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
-----	-----	-----	-----
belID	0.022	-0.271	-0.050
BEG	--	-0.140	-0.110
Leis	0.483	--	--
Lmot	0.362	-0.207	--
ID	--	--	0.557

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----
belID	1.000					
BEG	0.282	1.000				
Leis	0.133	0.485	1.000			
Lmot	0.072	0.281	0.633	1.000		
ID	-0.072	0.003	0.180	0.663	1.000	
Int	0.083	0.334	0.695	0.339	-0.020	1.000
Krit	-0.328	-0.202	-0.060	-0.075	0.165	0.044
SA	-0.157	-0.124	0.057	0.318	0.557	-0.035

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
-----	-----	-----
Krit	1.000	
SA	0.296	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
-----	-----	-----	-----	-----
0.841	0.724	0.315	0.396	0.690

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
	-----	-----	-----
belID	0.095	-0.314	-0.061
BEG	0.341	-0.201	-0.052
Leis	0.705	-0.127	0.119
Lmot	0.362	-0.207	0.392
ID	--	--	0.557

P.4 Exploriertes Ausgangsmodell Emotionskontrolle, Stichprobe 2

Number of Iterations = 49

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.279 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.304, R^2 = 0.729$$

(0.0625)	(0.0616)
20.459	4.942

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.379, R^2 = 0.569$$

(0.0462)
8.218

$$note_d = 0.786 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.496, R^2 = 0.384$$

(0.0631)	(0.0418)
12.460	11.860

$$jidsta04 = 0.604 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.786, R^2 = 0.257$$

(0.0719)	(0.0506)
8.410	15.539

$$jidsta06 = 0.699 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.335, R^2 = 0.215$$

(0.0874)	(0.0843)
7.997	15.837

$$jidsta11 = 0.667 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.536, R^2 = 0.178$$

(0.0890)	(0.0955)
7.490	16.086

$$jidsta14 = 0.715 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.968, R^2 = 0.283$$

(0.0824)	(0.0637)
8.676	15.188

$$jidsta19 = 0.820 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.800, R^2 = 0.385$$

(0.0869)	(0.0567)
9.432	14.104

$$jidsta20 = 0.614 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.454, R^2 = 0.162$$

(0.0844)	(0.0896)
7.276	16.225

jidsta24 = 0.684*ID, Errorvar.= 1.829 , R² = 0.160
(0.0944) (0.113)
7.246 16.238

jidsta27 = 0.525*ID, Errorvar.= 1.138 , R² = 0.153
(0.0605) (0.0701)
8.681 16.237

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 2.400 , R² = 0.237
(0.154)
15.625

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 0.992 , R² = 0.551
(0.0666)
14.898

jbegab02 = 1.010*BEG, Errorvar.= 0.398 , R² = 0.757
(0.0492) (0.0396)
20.530 10.057

jbegab03 = 1.243*BEG, Errorvar.= 0.665 , R² = 0.739
(0.0614) (0.0634)
20.247 10.485

jbegab04 = 0.754*BEG, Errorvar.= 0.870 , R² = 0.443
(0.0475) (0.0553)
15.882 15.731

jbegab05 = 1.038*BEG, Errorvar.= 1.134 , R² = 0.536
(0.0595) (0.0780)
17.432 14.543

jbegab06 = 1.244*BEG, Errorvar.= 0.969 , R² = 0.660
(0.0636) (0.0746)
19.559 12.982

jemots = 1.000*belID,, R² = 1.000

jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.170 , R² = 0.546
(0.0161)
10.589

jdenks = 1.044*Lmot, Errorvar.= 0.278 , R² = 0.445
(0.0699) (0.0280)
14.943 9.938

jleiss = 1.085*Lmot, Errorvar.= 0.258 , R² = 0.482
(0.0819) (0.0213)
13.246 12.142

a_i = 1.000*Int,, R² = 1.000

jaufm01 = 1.232*SA, Errorvar.= 0.840 , R² = 0.149
(0.152) (0.0515)
8.089 16.317

jaufm02 = 2.319*SA, Errorvar.= 0.870 , R² = 0.374
 (0.374) (0.0613)
 6.194 14.186

jaufm03 = 2.207*SA, Errorvar.= 0.604 , R² = 0.439
 (0.351) (0.0457)
 6.289 13.218

jaufm04 = 2.752*SA, Errorvar.= 0.547 , R² = 0.573
 (0.431) (0.0529)
 6.392 10.347

jaufm05 = 2.308*SA, Errorvar.= 0.881 , R² = 0.369
 (0.378) (0.0657)
 6.103 13.420

jaufm06 = 1.000*SA, Errorvar.= 0.968 , R² = 0.0910
 (0.0580)
 16.671

jkrit01 = 1.000*Krit, Errorvar.= 0.850 , R² = 0.260
 (0.0570)
 14.915

jkrit02 = 1.221*Krit, Errorvar.= 0.364 , R² = 0.549
 (0.125) (0.0374)
 9.794 9.753

jkrit03 = 1.379*Krit, Errorvar.= 0.681 , R² = 0.454
 (0.143) (0.0569)
 9.651 11.981

jkrit04 = 0.888*Krit, Errorvar.= 0.627 , R² = 0.273
 (0.0867) (0.0424)
 10.241 14.771

jkrit05 = 0.853*Krit, Errorvar.= 1.300 , R² = 0.143
 (0.124) (0.0803)
 6.874 16.196

Error Covariance for note_m and x_note = 0.0649
 (0.0477)
 1.362

Error Covariance for note_d and x_note = 0.198
 (0.0438)
 4.522

Error Covariance for note_d and note_m = -0.027
 (0.0350)
 -0.765

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.450
 (0.0525)
 8.579

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.158
 (0.0373)
 4.230

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.549
(0.0784)
7.000

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.103
(0.0406)
2.548

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.200
(0.0579)
3.448

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0600
(0.0187)
3.201

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.080
(0.0159)
-5.048

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.306
(0.0486)
6.288

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.521
(0.0449)
11.596

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.203
(0.0373)
5.441

Structural Equations

belID = 0.0809*BEG + 0.00398*Int - 0.501*Krit - 0.181*SA, Errorvar.= 0.789 , R² = 0.117
(0.0395) (0.00385) (0.0939) (0.143) (0.0476)
2.051 1.034 -5.330 -1.263 16.565

BEG = 0.835*Leis - 0.229*Krit - 0.521*SA, Errorvar.= 0.841 , R² = 0.308
(0.0919) (0.0964) (0.185) (0.0884)
9.079 -2.375 -2.810 9.524

Leis = 0.979*Lmot - 0.155*ID + 0.0336*Int, Errorvar.= 0.160 , R² = 0.682
(0.143) (0.0633) (0.00301) (0.0399)
6.825 -2.456 11.165 4.006

Lmot = 0.366*ID + 0.0113*Int - 0.196*Krit, Errorvar.= 0.0871 , R² = 0.574
(0.0415) (0.00174) (0.0411) (0.0147)
8.826 6.488 -4.779 5.930

ID = 1.918*SA, Errorvar.= 0.390 , R² = 0.477
(0.348) (0.0775)
5.510 5.029

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	111.180 (6.479) 17.161		
Krit	0.410 (0.279) 1.469	0.298 (0.053) 5.615	
SA	0.218 (0.157) 1.389	0.037 (0.011) 3.272	0.097 (0.029) 3.306

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.894					
BEG	0.173	1.216				
Leis	0.057	0.403	0.502			
Lmot	0.020	0.143	0.203	0.204		
ID	-0.066	0.018	0.157	0.264	0.746	
Int	0.517	3.941	4.971	1.327	0.418	111.180
Krit	-0.163	-0.108	-0.025	-0.028	0.070	0.410
SA	-0.037	-0.025	0.040	0.063	0.186	0.218

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.298	
SA	0.037	0.097

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 499

Minimum Fit Function Chi-Square = 1447.287 (P = 0.0)

Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1409.423 (P = 0.0)

Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 910.423

90 Percent Confidence Interval for NCP = (802.160 ; 1026.309)

Minimum Fit Function Value = 2.457

Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.546

90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.362 ; 1.742)

Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0557

90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0522 ; 0.0591)

P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.00339

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 2.719

90 Percent Confidence Interval for ECVI = (2.535 ; 2.916)

ECVI for Saturated Model = 2.020

ECVI for Independence Model = 25.525

Chi-Square for Independence Model with 561 Degrees of Freedom = 14966.272

Independence AIC = 15034.272

Model AIC = 1601.423

Saturated AIC = 1190.000
 Independence CAIC = 15217.196
 Model CAIC = 2117.915
 Saturated CAIC = 4391.173

Normed Fit Index (NFI) = 0.903
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.926
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.803
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.934
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.934
 Relative Fit Index (RFI) = 0.891

Critical N (CN) = 235.179

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.158
 Standardized RMR = 0.0590
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.877
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.853
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.735

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.124					
note_m	0.706	0.881				
note_d	0.702	0.367	0.806			
jidsta04	0.121	0.095	0.074	1.059		
jidsta06	0.140	0.109	0.086	0.315	1.699	
jidsta11	0.133	0.104	0.082	0.751	0.348	1.867
jidsta14	0.143	0.112	0.088	0.480	0.373	0.356
jidsta19	0.164	0.128	0.101	0.369	0.427	0.408
jidsta20	0.123	0.096	0.076	0.277	0.320	0.306
jidsta24	0.137	0.107	0.084	0.308	0.357	0.340
jidsta27	0.105	0.082	0.065	0.237	0.274	0.261
jidsta31	0.200	0.157	0.123	0.451	0.522	0.497
jbegab01	0.516	0.403	0.317	0.011	0.012	0.012
jbegab02	0.521	0.407	0.320	0.011	0.013	0.012
jbegab03	0.641	0.501	0.394	0.013	0.015	0.015
jbegab04	0.389	0.304	0.239	0.008	0.009	0.009
jbegab05	0.535	0.419	0.329	0.011	0.013	0.012
jbegab06	0.641	0.502	0.394	0.013	0.015	0.015
jemots	0.074	0.057	0.045	-0.040	-0.046	-0.044
jkogms	0.260	0.203	0.160	0.160	0.185	0.176
jdenks	0.272	0.212	0.167	0.167	0.193	0.184
jleiss	0.282	0.221	0.173	0.173	0.200	0.191
a_i	6.356	4.971	3.906	0.253	0.292	0.279
jaufm01	0.064	0.050	0.039	0.138	0.160	0.153
jaufm02	0.120	0.094	0.074	0.260	0.301	0.287
jaufm03	0.114	0.089	0.070	0.248	0.287	0.273
jaufm04	0.142	0.111	0.087	0.309	0.357	0.341
jaufm05	0.119	0.093	0.073	0.259	0.300	0.286
jaufm06	0.052	0.040	0.032	0.112	0.130	0.124
jkrit01	-0.032	-0.025	-0.019	0.042	0.049	0.047
jkrit02	-0.039	-0.030	-0.024	0.052	0.060	0.057
jkrit03	-0.044	-0.034	-0.027	0.059	0.068	0.065
jkrit04	-0.028	-0.022	-0.017	0.038	0.044	0.042
jkrit05	-0.027	-0.021	-0.017	0.036	0.042	0.040

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.350					
jidsta19	0.437	1.301				
jidsta20	0.328	0.376	1.736			
jidsta24	0.365	0.418	0.314	2.178		
jidsta27	0.280	0.321	0.241	0.268	1.344	
jidsta31	0.534	0.611	0.458	0.510	0.941	3.146
jbegab01	0.013	0.015	0.011	0.012	0.009	0.018
jbegab02	0.013	0.015	0.011	0.012	0.009	0.018
jbegab03	0.016	0.018	0.014	0.015	0.012	0.022
jbegab04	0.010	0.011	0.008	0.009	0.007	0.013
jbegab05	0.013	0.015	0.011	0.013	0.010	0.018
jbegab06	0.016	0.018	0.014	0.015	0.012	0.022
jemots	-0.047	-0.054	-0.040	-0.045	-0.034	-0.066
jkogms	0.189	0.216	0.162	0.181	0.139	0.264
jdenks	0.197	0.226	0.169	0.189	0.145	0.276
jleiss	0.205	0.235	0.176	0.196	0.150	0.286
a_i	0.299	0.342	0.257	0.286	0.219	0.418
jaufm01	0.164	0.187	0.141	0.157	0.120	0.229
jaufm02	0.308	0.353	0.265	0.295	0.226	0.431
jaufm03	0.293	0.336	0.252	0.280	0.215	0.410
jaufm04	0.366	0.419	0.314	0.350	0.268	0.511
jaufm05	0.307	0.351	0.263	0.293	0.225	0.429
jaufm06	0.133	0.152	0.114	0.127	0.097	0.186
jkrit01	0.050	0.058	0.043	0.048	0.037	0.070
jkrit02	0.061	0.070	0.053	0.059	0.045	0.086
jkrit03	0.069	0.079	0.059	0.066	0.051	0.097
jkrit04	0.045	0.051	0.038	0.043	0.033	0.062
jkrit05	0.043	0.049	0.037	0.041	0.031	0.060

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.208					
jbegab02	1.228	1.639				
jbegab03	1.511	1.630	2.543			
jbegab04	0.916	0.926	1.139	1.560		
jbegab05	1.262	1.275	1.569	0.951	2.445	
jbegab06	1.512	1.528	1.880	1.140	1.770	2.850
jemots	0.173	0.174	0.215	0.130	0.179	0.215
jkogms	0.143	0.145	0.178	0.108	0.149	0.178
jdenks	0.150	0.151	0.186	0.113	0.155	0.186
jleiss	0.155	0.157	0.193	0.117	0.161	0.193
a_i	3.941	3.981	4.899	2.970	4.091	4.902
jaufm01	-0.031	-0.031	-0.039	-0.023	-0.032	-0.039
jaufm02	-0.058	-0.059	-0.073	-0.044	-0.061	-0.073
jaufm03	-0.056	-0.056	-0.069	-0.042	-0.058	-0.069
jaufm04	-0.069	-0.070	-0.086	-0.052	-0.072	-0.086
jaufm05	-0.058	-0.059	-0.072	-0.044	-0.060	-0.072
jaufm06	-0.025	-0.025	-0.031	-0.019	-0.026	-0.031
jkrit01	-0.108	-0.109	-0.134	-0.081	-0.112	-0.134
jkrit02	-0.132	-0.133	-0.164	-0.099	-0.137	-0.164
jkrit03	-0.149	-0.150	-0.185	-0.112	-0.155	-0.185
jkrit04	-0.096	-0.097	-0.119	-0.072	-0.100	-0.119
jkrit05	-0.092	-0.093	-0.115	-0.069	-0.096	-0.115

Fitted Covariance Matrix

	jemots	jkogms	jdenks	jeiss	a_i	jaufm01
jemots	0.894					
jkogms	0.020	0.374				
jdenks	0.020	0.273	0.500			
jeiss	0.021	0.222	0.151	0.499		
a_i	0.517	1.327	1.385	1.440	111.180	
jaufm01	-0.046	0.078	0.081	0.085	0.268	0.987
jaufm02	-0.086	0.147	0.153	0.159	0.505	0.277
jaufm03	-0.082	0.140	0.146	0.151	0.481	0.263
jaufm04	-0.102	0.174	0.182	0.189	0.600	0.328
jaufm05	-0.085	0.146	0.152	0.158	0.503	0.275
jaufm06	-0.037	0.063	0.066	0.069	0.218	0.640
jkrit01	-0.163	-0.028	-0.029	-0.031	0.410	0.045
jkrit02	-0.199	-0.034	-0.036	-0.037	0.500	0.055
jkrit03	-0.225	-0.039	-0.041	-0.042	0.565	0.062
jkrit04	-0.145	-0.025	-0.026	-0.027	0.364	0.040
jkrit05	-0.139	-0.024	-0.025	-0.026	0.350	0.038

Fitted Covariance Matrix

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	1.391					
jaufm03	0.496	1.076				
jaufm04	0.618	0.588	1.281			
jaufm05	0.518	0.493	0.921	1.397		
jaufm06	0.225	0.214	0.267	0.224	1.064	
jkrit01	0.085	0.081	0.101	0.085	0.037	1.148
jkrit02	0.104	0.099	0.123	0.103	0.045	0.364
jkrit03	0.117	0.111	0.139	0.117	0.050	0.411
jkrit04	0.075	0.072	0.090	0.075	0.033	0.468
jkrit05	0.072	0.069	0.086	0.072	0.031	0.254

Fitted Covariance Matrix

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	0.808			
jkrit03	0.502	1.248		
jkrit04	0.323	0.365	0.862	
jkrit05	0.310	0.351	0.226	1.517

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.003					
note_m	0.002	0.002				
note_d	0.002	0.001	0.001			
jidsta04	0.153	-0.001	0.193	0.018		
jidsta06	-0.017	-0.081	0.109	0.019	0.000	
jidsta11	0.171	-0.007	0.152	0.031	-0.015	0.000
jidsta14	-0.048	-0.043	0.043	0.056	-0.039	0.192
jidsta19	-0.009	-0.070	0.053	-0.087	0.088	-0.059
jidsta20	0.020	0.022	-0.023	0.020	0.068	0.014
jidsta24	-0.023	-0.020	0.017	-0.049	0.014	-0.051
jidsta27	0.042	0.019	0.021	-0.160	0.050	-0.073
jidsta31	0.031	-0.056	0.116	-0.141	-0.023	0.088
jbegab01	-0.162	-0.131	-0.077	-0.034	-0.253	0.127
jbegab02	0.131	0.052	0.093	0.040	-0.158	0.195

jbegab03	0.037	-0.014	0.061	0.099	-0.139	0.212
jbegab04	-0.118	-0.110	0.009	0.119	-0.002	0.153
jbegab05	-0.005	0.038	0.021	0.066	-0.120	0.147
jbegab06	-0.016	-0.008	0.132	0.196	-0.008	0.348
jemots	-0.006	-0.022	-0.020	-0.006	0.083	0.124
jkogms	-0.011	0.012	-0.070	0.006	0.010	0.073
jdenks	-0.028	-0.055	-0.026	0.081	0.048	0.093
jleiss	0.058	-0.004	0.040	-0.032	-0.073	-0.031
a_i	-0.121	0.339	-0.061	1.031	-0.405	0.933
jaufm01	-0.043	-0.044	0.016	0.000	-0.002	-0.040
jaufm02	0.060	-0.015	0.175	0.128	-0.056	0.019
jaufm03	0.058	0.018	0.126	0.104	-0.057	-0.128
jaufm04	-0.032	-0.026	0.072	0.126	-0.037	-0.083
jaufm05	0.011	-0.002	0.076	0.042	-0.092	-0.124
jaufm06	-0.019	-0.009	-0.019	-0.015	0.024	0.009
jkrit01	-0.039	-0.013	-0.057	0.059	-0.024	0.003
jkrit02	-0.027	-0.019	-0.048	-0.037	-0.115	-0.070
jkrit03	0.116	0.085	0.070	0.036	-0.094	-0.109
jkrit04	-0.019	-0.063	0.022	-0.025	-0.026	-0.082
jkrit05	-0.167	-0.086	-0.114	-0.126	-0.430	-0.142

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.055	0.000				
jidsta20	-0.003	-0.085	0.000			
jidsta24	-0.044	0.028	0.029	0.000		
jidsta27	-0.069	0.117	0.026	-0.070	0.000	
jidsta31	-0.008	0.024	0.090	-0.019	0.000	0.000
jbegab01	-0.142	-0.211	0.031	0.142	0.021	-0.089
jbegab02	-0.098	-0.154	0.031	0.115	0.089	0.113
jbegab03	-0.113	-0.145	0.054	0.154	0.036	0.097
jbegab04	-0.023	0.017	-0.070	0.208	-0.001	0.123
jbegab05	-0.164	-0.134	0.170	0.270	0.000	0.150
jbegab06	0.017	-0.007	0.241	0.423	0.042	0.274
jemots	0.029	-0.070	0.124	0.044	0.096	0.031
jkogms	-0.045	-0.030	0.016	0.090	0.060	0.043
jdenks	-0.011	-0.028	0.062	0.079	-0.026	0.018
jleiss	-0.046	-0.002	-0.001	-0.003	0.085	0.067
a_i	-0.325	-0.265	0.655	0.404	0.181	-0.644
jaufm01	0.122	0.005	-0.054	-0.186	-0.018	0.093
jaufm02	0.111	-0.021	-0.113	-0.120	-0.074	-0.226
jaufm03	-0.020	0.089	-0.081	-0.031	-0.029	-0.061
jaufm04	0.105	0.057	0.059	-0.008	-0.041	-0.059
jaufm05	0.073	0.062	-0.010	0.027	-0.073	0.054
jaufm06	0.117	0.034	0.005	-0.088	0.034	0.168
jkrit01	0.120	0.131	0.048	0.092	-0.069	-0.001
jkrit02	-0.008	-0.038	-0.030	0.044	-0.071	-0.098
jkrit03	0.081	0.018	0.064	0.126	-0.028	-0.032
jkrit04	0.009	0.006	0.015	0.122	0.012	0.043
jkrit05	-0.055	-0.108	-0.085	-0.116	-0.169	-0.349

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.001					
jbegab02	0.042	0.001				
jbegab03	0.030	0.001	0.002			
jbegab04	-0.061	-0.053	0.011	0.001		

jbegab05	0.055	0.001	-0.103	0.111	0.001	
jbegab06	-0.031	-0.049	0.019	0.147	0.001	0.002
jemots	-0.014	-0.008	0.003	-0.066	0.051	0.043
jkogms	-0.069	0.053	0.002	0.007	0.019	0.078
jdenks	-0.059	0.016	0.067	-0.022	-0.002	0.070
jleiss	-0.065	0.062	-0.022	0.043	-0.007	0.058
a_i	-1.035	0.343	0.173	-1.381	0.746	-0.634
jaufm01	-0.187	-0.129	-0.166	0.037	-0.085	-0.171
jaufm02	-0.052	-0.002	-0.032	0.079	0.072	0.072
jaufm03	0.008	0.039	0.042	0.045	0.117	0.124
jaufm04	-0.075	-0.069	-0.028	0.070	0.062	0.082
jaufm05	-0.182	0.024	-0.019	0.022	0.008	0.068
jaufm06	-0.227	-0.071	-0.104	-0.068	-0.104	-0.079
jkrit01	0.006	-0.112	-0.095	-0.149	-0.143	-0.117
jkrit02	0.084	0.050	0.042	0.041	0.074	0.076
jkrit03	-0.239	-0.018	0.007	-0.089	-0.076	0.026
jkrit04	-0.077	-0.039	-0.075	-0.085	0.024	-0.067
jkrit05	0.174	0.093	0.075	0.126	0.083	0.036

Fitted Residuals

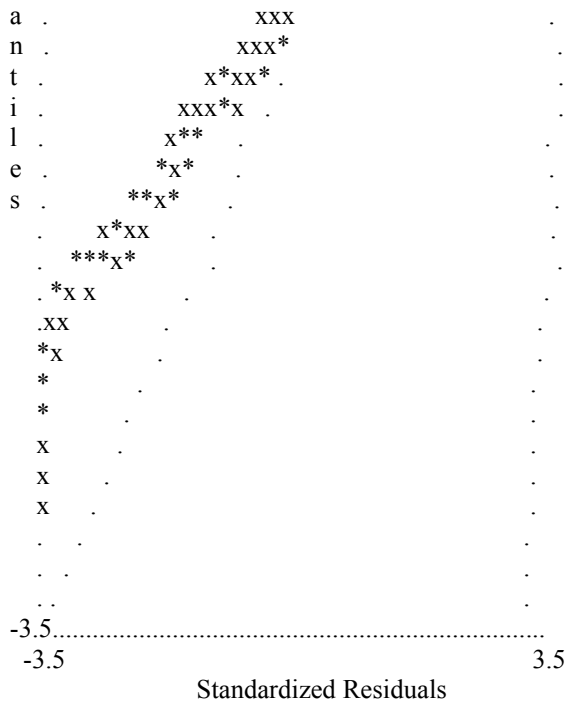
	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.000					
jkogms	0.039	0.002				
jdenks	0.035	0.002	0.002			
jleiss	-0.002	0.002	0.002	0.002		
a_i	-0.013	0.005	-0.153	0.171	0.000	
jaufm01	0.003	-0.006	0.032	0.024	-1.171	0.000
jaufm02	-0.077	-0.077	0.011	-0.067	0.347	0.008
jaufm03	-0.039	-0.032	-0.012	0.001	0.361	-0.084
jaufm04	0.051	-0.013	0.051	-0.027	-0.214	0.035
jaufm05	0.002	0.006	0.021	0.025	0.088	0.102
jaufm06	-0.039	0.009	0.005	0.038	-0.858	0.000
jkrit01	0.004	0.025	0.056	0.027	0.618	-0.061
jkrit02	0.028	-0.025	-0.013	-0.009	-0.401	-0.096
jkrit03	-0.008	-0.026	0.021	0.060	0.424	-0.007
jkrit04	-0.051	-0.004	-0.014	0.025	-0.038	-0.043
jkrit05	-0.026	-0.132	-0.198	-0.013	-0.122	-0.128

Fitted Residuals

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	0.000					
jaufm03	0.083	0.000				
jaufm04	-0.028	-0.013	0.000			
jaufm05	-0.038	-0.038	0.000	0.000		
jaufm06	-0.048	-0.138	0.055	0.162	0.000	
jkrit01	0.071	0.120	0.108	0.103	0.110	0.000
jkrit02	-0.036	0.035	-0.095	-0.126	-0.008	0.020
jkrit03	0.059	0.211	0.028	0.093	0.038	-0.029
jkrit04	-0.022	0.025	-0.008	0.031	0.026	0.000
jkrit05	-0.080	-0.010	-0.107	-0.137	-0.134	-0.128

Fitted Residuals

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	0.000			
jkrit03	0.007	0.000		
jkrit04	0.007	-0.031	0.000	



Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.906	--	--
note_m	--	--	0.708	--	--
note_d	--	--	0.557	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.522
jidsta06	--	--	--	--	0.604
jidsta11	--	--	--	--	0.576
jidsta14	--	--	--	--	0.618
jidsta19	--	--	--	--	0.708
jidsta20	--	--	--	--	0.531
jidsta24	--	--	--	--	0.591
jidsta27	--	--	--	--	0.453
jidsta31	--	--	--	--	0.864
jbegab01	--	1.103	--	--	--
jbegab02	--	1.114	--	--	--
jbegab03	--	1.371	--	--	--
jbegab04	--	0.831	--	--	--
jbegab05	--	1.145	--	--	--
jbegab06	--	1.372	--	--	--
jemots	0.945	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.452	--
jdenks	--	--	--	0.472	--
jleiss	--	--	--	0.490	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	10.544	--	--
jaufm01	--	--	0.383

jaufm02	--	--	0.722
jaufm03	--	--	0.687
jaufm04	--	--	0.857
jaufm05	--	--	0.718
jaufm06	--	--	0.311
jkrit01	--	0.546	--
jkrit02	--	0.666	--
jkrit03	--	0.753	--
jkrit04	--	0.485	--
jkrit05	--	0.466	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	0.094	--	--	--
BEG	--	--	0.536	--	--
Leis	--	--	--	0.625	-0.190
Lmot	--	--	--	--	0.700
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.044	-0.289	-0.060
BEG	--	-0.113	-0.147
Leis	0.500	--	--
Lmot	0.263	-0.237	--
ID	--	--	0.691

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	0.166	1.000				
Leis	0.086	0.516	1.000			
Lmot	0.046	0.288	0.636	1.000		
ID	-0.080	0.019	0.256	0.676	1.000	
Int	0.052	0.339	0.666	0.278	0.046	1.000
Krit	-0.316	-0.179	-0.064	-0.114	0.149	0.071
SA	-0.126	-0.073	0.183	0.450	0.691	0.066

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.216	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
	0.883	0.692	0.318	0.426	0.523

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA

belID	0.078	-0.307	-0.065
BEG	0.356	-0.193	-0.055
Leis	0.665	-0.148	0.171
Lmot	0.263	-0.237	0.483
ID	--	--	0.691

P.5 Regelschule, belastete Identität

Number of Iterations =107

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

x_note = 1.173*Leis, Errorvar.= 0.449 , R² = 0.635
 (0.0619) (0.0715)
 18.943 6.289

note_m = 1.000*Leis, Errorvar.= 0.555 , R² = 0.506
 (0.0628)
 8.832

note_d = 0.594*Leis, Errorvar.= 0.636 , R² = 0.240
 (0.0641) (0.0481)
 9.267 13.216

jidsta04 = 0.587*ID, Errorvar.= 0.777 , R² = 0.278
 (0.0721) (0.0567)
 8.142 13.693

jidsta06 = 0.828*ID, Errorvar.= 2.962 , R² = 0.167
 (0.121) (0.204)
 6.863 14.509

jidsta11 = 0.679*ID, Errorvar.= 1.855 , R² = 0.177
 (0.0970) (0.129)
 6.994 14.413

jidsta14 = 0.761*ID, Errorvar.= 0.977 , R² = 0.339
 (0.0874) (0.0747)
 8.712 13.077

jidsta19 = 0.702*ID, Errorvar.= 0.770 , R² = 0.357
 (0.0791) (0.0593)
 8.870 12.978

jidsta20 = 0.542*ID, Errorvar.= 1.571 , R² = 0.139
 (0.0847) (0.107)
 6.396 14.674

jidsta24 = 0.527*ID, Errorvar.= 1.256 , R² = 0.161
 (0.0779) (0.0864)
 6.766 14.547

jidsta27 = 0.459*ID, Errorvar.= 1.450 , R² = 0.112
 (0.0659) (0.0981)

6.957 14.782

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 2.225 , R² = 0.280
 (0.163)
 13.685

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 1.211 , R² = 0.517
 (0.0880)
 13.766

jbegab02 = 0.951*BEG, Errorvar.= 0.387 , R² = 0.752
 (0.0535) (0.0397)
 17.791 9.747

jbegab03 = 1.052*BEG, Errorvar.= 0.459 , R² = 0.757
 (0.0589) (0.0476)
 17.864 9.628

jbegab04 = 0.803*BEG, Errorvar.= 0.797 , R² = 0.511
 (0.0537) (0.0578)
 14.950 13.800

jbegab05 = 1.130*BEG, Errorvar.= 1.056 , R² = 0.610
 (0.0695) (0.0839)
 16.243 12.578

jbegab06 = 1.019*BEG, Errorvar.= 0.729 , R² = 0.648
 (0.0608) (0.0600)
 16.761 12.146

Mswers = 1.375*belID, Errorvar.= 0.184 , R² = 0.670
 (0.0949) (0.0239)
 14.496 7.720

jbdis = 1.000*belID, Errorvar.= 0.123 , R² = 0.616
 (0.0136)
 9.104

jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.168 , R² = 0.565
 (0.0174)
 9.652

jdenks = 0.874*Lmot, Errorvar.= 0.318 , R² = 0.345
 (0.0701) (0.0277)
 12.462 11.461

jleiss = 1.005*Lmot, Errorvar.= 0.288 , R² = 0.434
 (0.0827) (0.0237)
 12.160 12.147

a_i = 1.000*Int., R² = 1.000

jaufm01 = 1.468*SA, Errorvar.= 0.843 , R² = 0.263
 (0.174) (0.0603)
 8.422 13.975

jaufm02 = 2.084*SA, Errorvar.= 0.734 , R² = 0.452

(0.307) (0.0608)
6.791 12.065

jaufm03 = 1.801*SA, Errorvar.= 0.557 , R² = 0.448
(0.265) (0.0459)
6.783 12.121

jaufm04 = 2.162*SA, Errorvar.= 0.503 , R² = 0.565
(0.312) (0.0505)
6.922 9.945

jaufm05 = 1.869*SA, Errorvar.= 0.642 , R² = 0.431
(0.280) (0.0549)
6.669 11.702

jaufm06 = 1.000*SA, Errorvar.= 0.925 , R² = 0.131
(0.0627)
14.751

jkrit01 = 1.000*Krit, Errorvar.= 0.565 , R² = 0.327
(0.0498)
11.356

jkrit02 = 1.366*Krit, Errorvar.= 0.330 , R² = 0.609
(0.139) (0.0422)
9.837 7.803

jkrit03 = 1.426*Krit, Errorvar.= 0.708 , R² = 0.441
(0.165) (0.0620)
8.655 11.420

jkrit04 = 1.001*Krit, Errorvar.= 0.477 , R² = 0.366
(0.0978) (0.0381)
10.233 12.507

jkrit05 = 0.998*Krit, Errorvar.= 1.396 , R² = 0.164
(0.152) (0.0964)
6.581 14.492

Error Covariance for note_m and x_note = 0.195
(0.0603)
3.233

Error Covariance for note_d and x_note = 0.310
(0.0476)
6.520

Error Covariance for note_d and note_m = 0.0185
(0.0414)
0.446

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.504
(0.0649)
7.756

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.131
(0.0424)
3.082

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.614
(0.0956)
6.427

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.102
(0.0351)
2.910

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.198
(0.0543)
3.647

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0651
(0.0188)
3.471

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.072
(0.0169)
-4.283

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.221
(0.0429)
5.154

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.431
(0.0489)
8.801

Error Covariance for jkrit02 and jkrit01 = 0.00430
(0.0313)
0.137

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.170
(0.0335)
5.084

Structural Equations

belID = - 0.239*BEG + 0.00551*Int + 0.146*Krit + 0.319*SA, Errorvar.= 0.0881 , R² = 0.555
(0.0238) (0.00193) (0.0453) (0.0719) (0.0123)
-10.033 2.861 3.235 4.442 7.140

BEG = 0.750*Leis - 0.301*Krit - 0.481*SA, Errorvar.= 0.905 , R² = 0.301
(0.0924) (0.118) (0.170) (0.109)
8.114 -2.559 -2.823 8.292

Leis = 1.283*Lmot - 0.321*ID + 0.0354*Int, Errorvar.= 0.106 , R² = 0.813
(0.244) (0.107) (0.00483) (0.0521)
5.268 -3.009 7.333 2.039

Lmot = 0.393*ID + 0.0152*Int - 0.226*Krit, Errorvar.= 0.0583 , R² = 0.733
(0.0434) (0.00197) (0.0472) (0.0142)
9.051 7.720 -4.789 4.106

ID = 1.435*SA, Errorvar.= 0.579 , R² = 0.332
(0.259) (0.111)
5.532 5.204

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	110.220 (7.175) 15.362		
Krit	0.453 (0.292) 1.551	0.275 (0.053) 5.226	
SA	0.081 (0.203) 0.398	0.044 (0.014) 3.271	0.139 (0.039) 3.622

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.198					
BEG	-0.325	1.294				
Leis	-0.066	0.426	0.569			
Lmot	-0.009	0.150	0.233	0.219		
ID	0.075	-0.005	0.147	0.328	0.866	
Int	-0.325	4.286	5.948	1.622	0.116	110.220
Krit	0.089	-0.136	-0.043	-0.030	0.064	0.453
SA	0.066	-0.059	0.028	0.070	0.200	0.081

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.275	
SA	0.044	0.139

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 530
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1550.329 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1534.685 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 1004.685
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (891.231 ; 1125.747)

Minimum Fit Function Value = 3.285
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 2.129
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.888 ; 2.385)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0634
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0597 ; 0.0671)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 3.675
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (3.435 ; 3.932)
 ECVI for Saturated Model = 2.669
 ECVI for Independence Model = 30.133

Chi-Square for Independence Model with 595 Degrees of Freedom = 14152.794
 Independence AIC = 14222.794

Model AIC = 1734.685
 Saturated AIC = 1260.000
 Independence CAIC = 14403.362
 Model CAIC = 2250.594
 Saturated CAIC = 4510.230

Normed Fit Index (NFI) = 0.890
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.916
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.793
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.925
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.925
 Relative Fit Index (RFI) = 0.877

Critical N (CN) = 186.312

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.186
 Standardized RMR = 0.0673
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.843
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.814
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.709

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.232					
note_m	0.862	1.123				
note_d	0.707	0.356	0.837			
jidsta04	0.101	0.086	0.051	1.075		
jidsta06	0.142	0.121	0.072	0.421	3.555	
jidsta11	0.117	0.100	0.059	0.849	0.486	2.253
jidsta14	0.131	0.112	0.066	0.517	0.545	0.447
jidsta19	0.121	0.103	0.061	0.357	0.503	0.413
jidsta20	0.093	0.079	0.047	0.275	0.388	0.318
jidsta24	0.091	0.077	0.046	0.268	0.378	0.310
jidsta27	0.079	0.067	0.040	0.233	0.329	0.270
jidsta31	0.172	0.147	0.087	0.508	0.717	0.588
jbegab01	0.500	0.426	0.253	-0.003	-0.005	-0.004
jbegab02	0.475	0.405	0.241	-0.003	-0.004	-0.004
jbegab03	0.526	0.448	0.266	-0.003	-0.005	-0.004
jbegab04	0.401	0.342	0.203	-0.003	-0.004	-0.003
jbegab05	0.564	0.481	0.286	-0.004	-0.005	-0.004
jbegab06	0.509	0.434	0.258	-0.003	-0.005	-0.004
Mswers	-0.107	-0.091	-0.054	0.061	0.086	0.070
jbdis	-0.078	-0.066	-0.039	0.044	0.062	0.051
jkogms	0.273	0.233	0.138	0.192	0.271	0.222
jdenks	0.239	0.203	0.121	0.168	0.237	0.194
jleiss	0.275	0.234	0.139	0.194	0.273	0.224
a_i	6.980	5.948	3.535	0.068	0.096	0.079
jaufm01	0.049	0.041	0.025	0.173	0.243	0.199
jaufm02	0.069	0.059	0.035	0.245	0.345	0.283
jaufm03	0.060	0.051	0.030	0.212	0.298	0.245
jaufm04	0.072	0.061	0.036	0.254	0.358	0.294
jaufm05	0.062	0.053	0.031	0.220	0.310	0.254
jaufm06	0.033	0.028	0.017	0.118	0.166	0.136
jkrit01	-0.050	-0.043	-0.026	0.037	0.053	0.043
jkrit02	-0.069	-0.059	-0.035	0.051	0.072	0.059
jkrit03	-0.072	-0.061	-0.036	0.053	0.075	0.062

jkrit04	-0.051	-0.043	-0.026	0.038	0.053	0.043
jkrit05	-0.050	-0.043	-0.026	0.037	0.053	0.043

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.478					
jidsta19	0.463	1.197				
jidsta20	0.357	0.329	1.825			
jidsta24	0.347	0.320	0.247	1.497		
jidsta27	0.302	0.279	0.215	0.209	1.632	
jidsta31	0.659	0.608	0.469	0.456	1.011	3.091
jbegab01	-0.004	-0.004	-0.003	-0.003	-0.003	-0.005
jbegab02	-0.004	-0.004	-0.003	-0.003	-0.002	-0.005
jbegab03	-0.004	-0.004	-0.003	-0.003	-0.003	-0.006
jbegab04	-0.003	-0.003	-0.002	-0.002	-0.002	-0.004
jbegab05	-0.005	-0.004	-0.003	-0.003	-0.003	-0.006
jbegab06	-0.004	-0.004	-0.003	-0.003	-0.003	-0.006
Mswers	0.079	0.073	0.056	0.055	0.047	0.103
jbdis	0.057	0.053	0.041	0.040	0.035	0.075
jkogms	0.250	0.230	0.178	0.173	0.150	0.328
jdenks	0.218	0.201	0.155	0.151	0.131	0.287
jleiss	0.251	0.231	0.179	0.174	0.151	0.330
a_i	0.088	0.081	0.063	0.061	0.053	0.116
jaufm01	0.224	0.206	0.159	0.155	0.135	0.294
jaufm02	0.318	0.293	0.226	0.220	0.191	0.417
jaufm03	0.274	0.253	0.195	0.190	0.165	0.361
jaufm04	0.329	0.304	0.234	0.228	0.199	0.433
jaufm05	0.285	0.263	0.203	0.197	0.172	0.374
jaufm06	0.152	0.141	0.108	0.106	0.092	0.200
jkrit01	0.049	0.045	0.035	0.034	0.029	0.064
jkrit02	0.066	0.061	0.047	0.046	0.040	0.087
jkrit03	0.069	0.064	0.049	0.048	0.042	0.091
jkrit04	0.049	0.045	0.035	0.034	0.029	0.064
jkrit05	0.048	0.045	0.035	0.034	0.029	0.064

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.506					
jbegab02	1.231	1.558				
jbegab03	1.362	1.397	1.891			
jbegab04	1.039	0.988	1.093	1.631		
jbegab05	1.462	1.391	1.538	1.174	2.707	
jbegab06	1.319	1.254	1.387	1.059	1.687	2.073
Mswers	-0.446	-0.425	-0.470	-0.358	-0.504	-0.455
jbdis	-0.325	-0.309	-0.342	-0.261	-0.367	-0.331
jkogms	0.150	0.143	0.158	0.120	0.169	0.153
jdenks	0.131	0.125	0.138	0.105	0.148	0.134
jleiss	0.151	0.143	0.159	0.121	0.170	0.154
a_i	4.286	4.077	4.510	3.441	4.842	4.367
jaufm01	-0.087	-0.083	-0.092	-0.070	-0.098	-0.089
jaufm02	-0.124	-0.118	-0.130	-0.099	-0.140	-0.126
jaufm03	-0.107	-0.102	-0.112	-0.086	-0.121	-0.109
jaufm04	-0.128	-0.122	-0.135	-0.103	-0.145	-0.131
jaufm05	-0.111	-0.105	-0.117	-0.089	-0.125	-0.113
jaufm06	-0.059	-0.056	-0.062	-0.048	-0.067	-0.060
jkrit01	-0.136	-0.130	-0.143	-0.109	-0.154	-0.139
jkrit02	-0.186	-0.177	-0.196	-0.149	-0.210	-0.190
jkrit03	-0.194	-0.185	-0.204	-0.156	-0.219	-0.198

jkrit04	-0.136	-0.130	-0.143	-0.109	-0.154	-0.139
jkrit05	-0.136	-0.129	-0.143	-0.109	-0.154	-0.138

Fitted Covariance Matrix

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jeleiss	a_i
Mswers	0.559					
jbdis	0.272	0.321				
jkogms	-0.012	-0.009	0.387			
jdenks	-0.011	-0.008	0.256	0.485		
jeleiss	-0.012	-0.009	0.220	0.120	0.509	
a_i	-0.447	-0.325	1.622	1.418	1.630	110.220
jaufm01	0.133	0.096	0.103	0.090	0.103	0.118
jaufm02	0.188	0.137	0.146	0.127	0.146	0.168
jaufm03	0.163	0.118	0.126	0.110	0.127	0.145
jaufm04	0.195	0.142	0.151	0.132	0.152	0.175
jaufm05	0.169	0.123	0.131	0.114	0.131	0.151
jaufm06	0.090	0.066	0.070	0.061	0.070	0.081
jkrit01	0.123	0.089	-0.030	-0.026	-0.030	0.453
jkrit02	0.168	0.122	-0.041	-0.036	-0.041	0.619
jkrit03	0.175	0.128	-0.043	-0.037	-0.043	0.646
jkrit04	0.123	0.090	-0.030	-0.026	-0.030	0.453
jkrit05	0.123	0.089	-0.030	-0.026	-0.030	0.452

Fitted Covariance Matrix

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	1.143					
jaufm02	0.427	1.339				
jaufm03	0.369	0.523	1.009			
jaufm04	0.443	0.629	0.543	1.155		
jaufm05	0.383	0.543	0.469	0.785	1.129	
jaufm06	0.635	0.291	0.251	0.302	0.261	1.065
jkrit01	0.065	0.093	0.080	0.096	0.083	0.044
jkrit02	0.089	0.127	0.109	0.131	0.114	0.061
jkrit03	0.093	0.132	0.114	0.137	0.119	0.063
jkrit04	0.065	0.093	0.080	0.096	0.083	0.045
jkrit05	0.065	0.092	0.080	0.096	0.083	0.044

Fitted Covariance Matrix

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	0.840				
jkrit02	0.379	0.842			
jkrit03	0.392	0.535	1.266		
jkrit04	0.445	0.375	0.392	0.752	
jkrit05	0.274	0.374	0.391	0.274	1.670

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.018					
note_m	0.015	0.013				
note_d	0.009	0.008	0.005			
jidsta04	0.169	0.031	0.221	0.012		
jidsta06	0.164	-0.089	0.289	0.041	0.000	
jidsta11	0.152	-0.008	0.215	0.023	0.097	0.000
jidsta14	-0.022	-0.028	0.051	0.047	-0.135	0.172

jidsta19	0.043	-0.027	0.106	-0.058	0.100	-0.112
jidsta20	0.078	0.089	-0.015	-0.060	0.033	-0.052
jidsta24	-0.034	-0.064	0.013	-0.037	0.054	0.080
jidsta27	0.148	0.077	0.010	-0.124	0.090	-0.243
jidsta31	0.191	-0.008	0.229	-0.094	0.227	0.029
jbegab01	-0.100	-0.045	-0.032	-0.073	-0.256	0.190
jbegab02	0.152	0.086	0.127	0.072	0.025	0.358
jbegab03	0.002	-0.021	0.013	0.014	-0.095	0.277
jbegab04	-0.108	-0.165	0.013	0.066	0.016	0.192
jbegab05	0.107	0.109	0.056	0.065	0.137	0.322
jbegab06	0.042	-0.015	0.111	0.113	-0.105	0.263
Mswers	0.064	0.053	0.069	-0.071	0.092	-0.240
jbdiss	0.051	0.019	0.095	-0.019	0.006	-0.196
jkogms	0.007	0.013	-0.035	0.039	-0.019	0.093
jdenks	-0.038	-0.043	-0.020	0.108	0.056	0.129
jleiss	0.088	0.009	0.066	-0.029	-0.088	0.028
a_i	0.038	0.353	0.083	1.398	0.519	1.292
jaufm01	0.024	0.012	0.073	0.099	0.016	-0.147
jaufm02	0.027	-0.047	0.203	0.139	-0.085	-0.128
jaufm03	0.028	-0.014	0.135	0.082	-0.070	-0.078
jaufm04	-0.053	-0.074	0.101	0.090	-0.096	-0.192
jaufm05	-0.007	0.020	0.077	0.076	-0.074	-0.252
jaufm06	-0.065	-0.085	-0.036	-0.002	0.019	-0.086
jkrit01	-0.097	-0.028	0.000	0.062	0.100	-0.045
jkrit02	0.005	0.004	0.016	-0.098	-0.110	-0.118
jkrit03	0.169	0.136	0.139	-0.004	-0.008	-0.160
jkrit04	-0.061	-0.054	0.014	-0.005	-0.025	-0.134
jkrit05	-0.194	-0.144	-0.072	-0.167	-0.597	-0.112

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.015	0.000				
jidsta20	-0.038	0.025	0.000			
jidsta24	0.052	-0.054	-0.085	0.000		
jidsta27	-0.140	0.077	0.197	0.108	0.000	
jidsta31	-0.214	0.093	0.229	0.006	0.000	0.000
jbegab01	-0.124	-0.355	-0.113	0.098	-0.139	-0.046
jbegab02	0.065	-0.057	0.032	0.161	-0.036	0.301
jbegab03	-0.012	-0.115	0.024	0.161	-0.066	0.279
jbegab04	0.119	-0.006	-0.057	0.103	-0.084	0.071
jbegab05	-0.047	-0.087	-0.150	0.099	-0.133	0.197
jbegab06	0.111	-0.059	0.003	0.222	-0.060	0.153
Mswers	-0.071	0.055	-0.021	-0.179	0.003	-0.070
jbdiss	-0.034	0.065	0.003	-0.068	0.009	-0.028
jkogms	-0.013	-0.028	0.020	0.054	0.079	0.017
jdenks	0.063	-0.051	-0.006	0.024	-0.004	0.000
jleiss	-0.016	-0.014	0.018	-0.005	0.068	0.086
a_i	0.286	0.390	0.319	1.651	1.525	0.683
jaufm01	0.160	0.150	0.049	-0.145	-0.027	-0.050
jaufm02	0.080	0.014	-0.158	-0.127	-0.102	-0.262
jaufm03	0.048	0.093	-0.103	0.000	-0.049	-0.169
jaufm04	0.111	0.107	-0.041	0.027	-0.094	-0.148
jaufm05	0.063	0.089	-0.093	-0.003	-0.158	-0.023
jaufm06	0.102	0.034	0.144	-0.030	0.010	0.105
jkrit01	0.123	0.052	-0.020	0.091	-0.056	0.034
jkrit02	0.015	0.022	-0.035	0.184	-0.048	0.106
jkrit03	0.096	0.035	0.010	0.144	0.028	0.164
jkrit04	0.023	0.011	0.008	0.081	-0.087	-0.015
jkrit05	-0.005	-0.023	-0.073	-0.049	-0.046	-0.207

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.007					
jbegab02	0.000	0.007				
jbegab03	0.047	0.007	0.008			
jbegab04	-0.027	-0.026	0.006	0.005		
jbegab05	0.024	0.004	-0.005	0.048	0.009	
jbegab06	-0.052	-0.001	0.003	0.096	0.008	0.008
Mswers	-0.132	-0.021	-0.019	-0.056	0.042	-0.045
jbdis	-0.013	0.040	0.025	-0.002	0.041	0.053
jkogms	-0.105	0.063	-0.005	-0.023	-0.004	0.025
jdenks	-0.143	0.034	0.009	-0.017	-0.072	-0.017
jeiss	-0.129	0.095	-0.030	0.041	-0.013	0.034
a_i	-0.212	0.794	0.289	-1.572	0.914	-0.141
jaufm01	-0.258	-0.098	-0.137	0.077	-0.091	-0.059
jaufm02	-0.153	0.018	-0.125	0.148	-0.028	-0.010
jaufm03	-0.122	0.108	0.009	0.119	0.032	0.112
jaufm04	-0.144	0.053	0.024	0.091	-0.042	0.037
jaufm05	-0.259	0.014	-0.066	-0.010	0.010	-0.028
jaufm06	-0.287	-0.023	-0.033	0.036	-0.046	0.019
jkrit01	-0.061	-0.040	-0.006	-0.152	-0.017	-0.063
jkrit02	0.101	0.060	0.124	0.092	0.099	0.099
jkrit03	-0.335	-0.083	-0.088	-0.101	-0.131	-0.040
jkrit04	-0.023	-0.070	-0.067	-0.167	0.040	-0.037
jkrit05	0.159	-0.021	0.028	0.041	-0.146	-0.021

Fitted Residuals

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jeiss	a_i
Mswers	0.000					
jbdis	0.000	0.000				
jkogms	-0.063	-0.035	0.007			
jdenks	-0.020	-0.038	0.006	0.005		
jeiss	-0.031	-0.014	0.006	0.006	0.007	
a_i	-0.312	0.221	0.239	0.093	0.380	0.000
jaufm01	0.036	-0.029	-0.003	0.062	0.011	-0.538
jaufm02	0.035	0.054	-0.037	0.028	-0.053	-0.139
jaufm03	-0.007	0.047	-0.022	0.011	-0.011	0.281
jaufm04	-0.056	-0.012	0.024	0.078	-0.011	-0.140
jaufm05	0.009	0.025	0.005	0.036	-0.037	-0.217
jaufm06	-0.021	-0.030	0.005	0.005	0.041	-1.270
jkrit01	0.055	0.067	0.032	0.023	0.018	0.158
jkrit02	-0.129	-0.018	-0.013	-0.005	0.010	-0.020
jkrit03	0.080	0.104	0.011	0.043	0.082	-0.046
jkrit04	0.024	0.048	-0.003	-0.051	0.013	-0.042
jkrit05	-0.119	-0.002	-0.092	-0.138	0.053	0.079

Fitted Residuals

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.000					
jaufm02	0.024	0.000				
jaufm03	-0.065	0.032	0.000			
jaufm04	0.002	-0.025	0.017	0.000		
jaufm05	0.029	-0.008	-0.036	0.000	0.000	
jaufm06	0.000	-0.014	-0.121	0.052	0.114	0.000
jkrit01	-0.037	0.031	0.041	0.074	0.054	0.114

jkrit02	-0.092	-0.069	-0.005	-0.032	0.002	-0.021
jkrit03	0.027	0.058	0.163	0.028	0.110	-0.024
jkrit04	-0.125	-0.090	0.000	-0.004	-0.007	-0.081
jkrit05	-0.092	-0.026	0.080	-0.040	-0.146	-0.087

Fitted Residuals

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	0.000				
jkrit02	0.001	0.000			
jkrit03	-0.022	0.014	0.000		
jkrit04	0.000	0.004	-0.030	0.000	
jkrit05	-0.102	0.072	-0.071	-0.007	0.000

Summary Statistics for Fitted Residuals

Smallest Fitted Residual = -1.572
Median Fitted Residual = 0.002
Largest Fitted Residual = 1.651

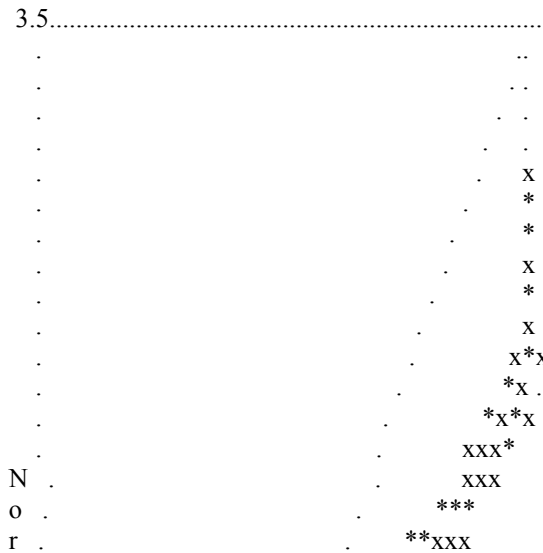
Stemleaf Plot

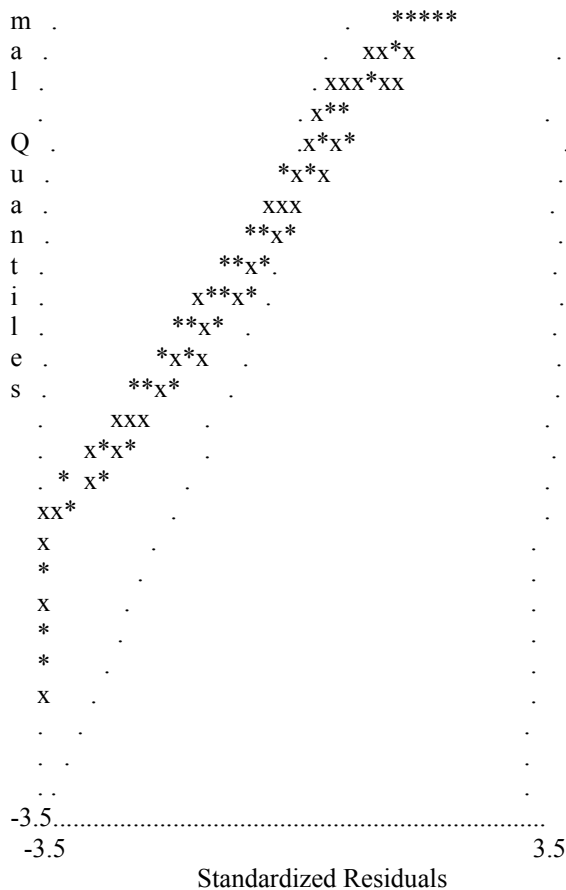
```

-14|7
-12|7
-10|
- 8|
- 6|0
- 4|4
- 2|5319666654421110
- 0|99877776665555554444444444333333332222222111111100000000999999999+97
  0|111111111111111111111111111111111111111111111111111111112222222222222222222+96
  2|0001222333468889990225689
  4|2
  6|89
  8|1
 10|
 12|9
 14|02
 16|5

```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.885	--	--
note_m	--	--	0.754	--	--
note_d	--	--	0.448	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.546
jidsta06	--	--	--	--	0.770
jidsta11	--	--	--	--	0.631
jidsta14	--	--	--	--	0.708
jidsta19	--	--	--	--	0.653
jidsta20	--	--	--	--	0.504
jidsta24	--	--	--	--	0.491
jidsta27	--	--	--	--	0.427
jidsta31	--	--	--	--	0.931
jbegab01	--	1.138	--	--	--
jbegab02	--	1.082	--	--	--
jbegab03	--	1.197	--	--	--
jbegab04	--	0.913	--	--	--
jbegab05	--	1.285	--	--	--
jbegab06	--	1.159	--	--	--
Mswers	0.612	--	--	--	--
jbdis	0.445	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.468	--
jdenks	--	--	--	0.409	--
jleiss	--	--	--	0.470	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	10.499	--	--
jaufm01	--	--	0.548
jaufm02	--	--	0.778
jaufm03	--	--	0.673
jaufm04	--	--	0.808
jaufm05	--	--	0.698
jaufm06	--	--	0.373
jkrit01	--	0.524	--
jkrit02	--	0.716	--
jkrit03	--	0.747	--
jkrit04	--	0.524	--
jkrit05	--	0.523	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	-0.611	--	--	--
BEG	--	--	0.497	--	--
Leis	--	--	--	0.796	-0.396
Lmot	--	--	--	--	0.782
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.130	0.172	0.268
BEG	--	-0.139	-0.158
Leis	0.493	--	--
Lmot	0.342	-0.253	--
ID	--	--	0.576

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	-0.641	1.000				
Leis	-0.198	0.496	1.000			
Lmot	-0.043	0.282	0.660	1.000		
ID	0.182	-0.005	0.209	0.753	1.000	
Int	-0.070	0.359	0.751	0.330	0.012	1.000
Krit	0.384	-0.229	-0.109	-0.123	0.131	0.082
SA	0.395	-0.140	0.100	0.400	0.576	0.021

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.227	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
	0.445	0.699	0.187	0.267	0.668

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	-0.103	0.318	0.325
BEG	0.380	-0.239	-0.093
Leis	0.765	-0.202	0.130
Lmot	0.342	-0.253	0.451
ID	--	--	0.576

P.6 Bilinguale Klasse, belastete Identität

Number of Iterations =135

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.356 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.287, R^2 = 0.752$$

(0.0769)	(0.0719)
17.644	3.989

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.409, R^2 = 0.537$$

(0.0526)
7.779

$$note_d = 0.805 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.300, R^2 = 0.506$$

(0.0680)	(0.0361)
11.844	8.299

$$jidsta04 = 0.692 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.043, R^2 = 0.153$$

(0.128)	(0.0759)
5.408	13.745

$$jidsta06 = 0.560 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.698, R^2 = 0.150$$

(0.104)	(0.0511)
5.410	13.645

$$jidsta11 = 0.801 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.730, R^2 = 0.127$$

(0.156)	(0.125)
5.126	13.790

$$jidsta14 = 0.747 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.785, R^2 = 0.218$$

(0.124)	(0.0598)
6.009	13.125

$$jidsta19 = 0.969 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.486, R^2 = 0.432$$

(0.140)	(0.0452)
6.931	10.749

$$jidsta20 = 0.897 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.306, R^2 = 0.195$$

(0.154)	(0.0980)
5.837	13.322

$$jidsta24 = 1.054 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.636, R^2 = 0.142$$

	(0.198)	(0.192)
	5.319	13.699
jidsta27 = 0.719*ID, Errorvar.= 1.216 , R ² = 0.143		
	(0.114)	(0.0891)
	6.325	13.656
jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 1.841 , R ² = 0.176		
	(0.137)	
	13.434	
jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 1.316 , R ² = 0.553		
	(0.103)	
	12.796	
jbegab02 = 1.012*BEG, Errorvar.= 0.771 , R ² = 0.683		
	(0.0599)	(0.0712)
	16.889	10.828
jbegab03 = 1.079*BEG, Errorvar.= 0.675 , R ² = 0.737		
	(0.0612)	(0.0673)
	17.640	10.016
jbegab04 = 0.659*BEG, Errorvar.= 0.523 , R ² = 0.574		
	(0.0424)	(0.0414)
	15.554	12.631
jbegab05 = 0.805*BEG, Errorvar.= 0.796 , R ² = 0.569		
	(0.0525)	(0.0653)
	15.313	12.203
jbegab06 = 1.192*BEG, Errorvar.= 1.116 , R ² = 0.674		
	(0.0708)	(0.100)
	16.837	11.134
Mswers = 1.545*belID, Errorvar.= 0.180 , R ² = 0.645		
	(0.130)	(0.0257)
	11.916	6.993
jbdis = 1.000*belID, Errorvar.= 0.123 , R ² = 0.526		
	(0.0127)	
	9.693	
jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.201 , R ² = 0.443		
	(0.0191)	
	10.521	
jdenks = 1.096*Lmot, Errorvar.= 0.315 , R ² = 0.378		
	(0.103)	(0.0355)
	10.637	8.862
jleiss = 1.314*Lmot, Errorvar.= 0.202 , R ² = 0.577		
	(0.127)	(0.0264)
	10.370	7.657
a_i = 1.000*Int., R ² = 1.000		

$$\begin{aligned} \text{jaufm01} &= 0.684 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.027, R^2 = 0.0750 \\ &\quad (0.109) \quad (0.0725) \\ &\quad 6.292 \quad 14.170 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm02} &= 1.718 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.877, R^2 = 0.375 \\ &\quad (0.277) \quad (0.0731) \\ &\quad 6.202 \quad 11.985 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm03} &= 1.766 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.495, R^2 = 0.528 \\ &\quad (0.273) \quad (0.0510) \\ &\quad 6.463 \quad 9.717 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 1.931 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.714, R^2 = 0.482 \\ &\quad (0.302) \quad (0.0685) \\ &\quad 6.395 \quad 10.422 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 1.704 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.250, R^2 = 0.293 \\ &\quad (0.290) \quad (0.101) \\ &\quad 5.883 \quad 12.410 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.167, R^2 = 0.132 \\ &\quad (0.0841) \\ &\quad 13.882 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.688, R^2 = 0.104 \\ &\quad (0.0494) \\ &\quad 13.936 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 2.324 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.680, R^2 = 0.389 \\ &\quad (0.398) \quad (0.0598) \\ &\quad 5.833 \quad 11.379 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 3.282 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.571, R^2 = 0.602 \\ &\quad (0.608) \quad (0.0777) \\ &\quad 5.402 \quad 7.351 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 2.039 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.492, R^2 = 0.405 \\ &\quad (0.339) \quad (0.0441) \\ &\quad 6.022 \quad 11.148 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 1.999 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.578, R^2 = 0.169 \\ &\quad (0.429) \quad (0.116) \\ &\quad 4.657 \quad 13.583 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_m and x_note} &= 0.0915 \\ &\quad (0.0545) \\ &\quad 1.679 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and x_note} &= 0.128 \\ &\quad (0.0456) \\ &\quad 2.810 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and note_m} &= -0.033 \\ &\quad (0.0356) \\ &\quad -0.938 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for jidsta11 and jidsta04} &= 0.548 \\ &\quad (0.0732) \end{aligned}$$

7.485

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.192
(0.0447)
4.297

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.424
(0.0823)
5.150

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.189
(0.0546)
3.466

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.0127
(0.0589)
0.215

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0868
(0.0225)
3.854

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.081
(0.0203)
-4.011

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.352
(0.0656)
5.359

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.650
(0.0645)
10.067

Error Covariance for jkrit02 and jkrit01 = 0.186
(0.0375)
4.954

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.196
(0.0335)
5.845

Structural Equations

belID = - 0.189*BEG + 0.00410*Int + 0.286*Krit + 0.214*SA, Errorvar.= 0.0607 , R² = 0.555
(0.0198) (0.00190) (0.0902) (0.0582) (0.0102)
-9.523 2.156 3.172 3.670 5.963

BEG = 1.007*Leis - 0.387*Krit - 0.0378*SA, Errorvar.= 1.125 , R² = 0.308
(0.127) (0.262) (0.172) (0.138)
7.917 -1.480 -0.220 8.179

Leis = 1.020*Lmot - 0.126*ID + 0.0346*Int, Errorvar.= 0.143 , R² = 0.699
(0.151) (0.0752) (0.00373) (0.0423)
6.769 -1.680 9.289 3.371

Lmot = 0.358*ID + 0.0126*Int - 0.297*Krit, Errorvar.= 0.0950 , R² = 0.405
(0.0627) (0.00222) (0.0973) (0.0169)
5.698 5.688 -3.058 5.620

ID = 1.023*SA, Errorvar.= 0.207 , R² = 0.474
 (0.208) (0.0578)
 4.926 3.577

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	91.901 (6.334) 14.509		
Krit	0.065 (0.153) 0.423	0.080 (0.029) 2.817	
SA	0.108 (0.225) 0.481	0.036 (0.011) 3.229	0.178 (0.052) 3.411

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.137					
BEG	-0.299	1.625				
Leis	-0.068	0.480	0.474			
Lmot	-0.022	0.190	0.187	0.160		
ID	0.037	0.067	0.088	0.131	0.393	
Int	-0.408	4.372	4.370	1.179	0.111	91.901
Krit	0.040	-0.045	-0.012	-0.010	0.037	0.065
SA	0.046	0.017	0.038	0.056	0.182	0.108

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.080	
SA	0.036	0.178

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 530
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1379.395 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1334.397 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 804.397
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (700.613 ; 915.842)

Minimum Fit Function Value = 3.276
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.911
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.664 ; 2.175)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0600
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0560 ; 0.0641)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 3.645
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (3.398 ; 3.909)

ECVI for Saturated Model = 2.993
 ECVI for Independence Model = 27.601

Chi-Square for Independence Model with 595 Degrees of Freedom = 11550.048

Independence AIC = 11620.048
 Model AIC = 1534.397
 Saturated AIC = 1260.000
 Independence CAIC = 11796.623
 Model CAIC = 2038.898
 Saturated CAIC = 4438.353

Normed Fit Index (NFI) = 0.881
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.913
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.784
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.922
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.923
 Relative Fit Index (RFI) = 0.866

Critical N (CN) = 186.771

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.182
 Standardized RMR = 0.0646
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.847
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.818
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.712

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.158					
note_m	0.734	0.883				
note_d	0.645	0.348	0.607			
jidsta04	0.082	0.061	0.049	1.231		
jidsta06	0.067	0.049	0.040	0.152	0.821	
jidsta11	0.095	0.070	0.056	0.765	0.176	1.982
jidsta14	0.089	0.065	0.053	0.395	0.164	0.235
jidsta19	0.115	0.085	0.068	0.264	0.213	0.305
jidsta20	0.107	0.079	0.063	0.244	0.198	0.282
jidsta24	0.125	0.092	0.074	0.287	0.232	0.332
jidsta27	0.085	0.063	0.051	0.196	0.158	0.226
jidsta31	0.119	0.088	0.071	0.272	0.220	0.315
jbegab01	0.651	0.480	0.387	0.046	0.038	0.054
jbegab02	0.659	0.486	0.391	0.047	0.038	0.054
jbegab03	0.703	0.518	0.417	0.050	0.041	0.058
jbegab04	0.429	0.317	0.255	0.031	0.025	0.035
jbegab05	0.524	0.386	0.311	0.037	0.030	0.043
jbegab06	0.776	0.572	0.461	0.055	0.045	0.064
Mswers	-0.143	-0.106	-0.085	0.040	0.032	0.046
jbdis	-0.093	-0.068	-0.055	0.026	0.021	0.030
jkogms	0.254	0.187	0.151	0.091	0.073	0.105
jdenks	0.278	0.205	0.165	0.099	0.080	0.115
jleiss	0.333	0.246	0.198	0.119	0.096	0.138
a_i	5.926	4.370	3.518	0.077	0.062	0.089
jaufm01	0.035	0.026	0.021	0.086	0.070	0.100
jaufm02	0.087	0.064	0.052	0.217	0.175	0.250
jaufm03	0.090	0.066	0.053	0.223	0.180	0.257

jaufm04	0.098	0.072	0.058	0.243	0.197	0.282
jaufm05	0.087	0.064	0.051	0.215	0.174	0.249
jaufm06	0.051	0.038	0.030	0.126	0.102	0.146
jkrit01	-0.017	-0.012	-0.010	0.026	0.021	0.030
jkrit02	-0.039	-0.029	-0.023	0.060	0.048	0.069
jkrit03	-0.055	-0.041	-0.033	0.084	0.068	0.098
jkrit04	-0.034	-0.025	-0.020	0.052	0.042	0.061
jkrit05	-0.034	-0.025	-0.020	0.051	0.042	0.059

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----
jidsta14	1.004					
jidsta19	0.284	0.855				
jidsta20	0.263	0.342	1.622			
jidsta24	0.309	0.402	0.372	3.073		
jidsta27	0.211	0.274	0.254	0.298	1.420	
jidsta31	0.293	0.381	0.353	0.414	0.706	2.234
jbegab01	0.050	0.065	0.060	0.071	0.048	0.067
jbegab02	0.051	0.066	0.061	0.071	0.049	0.068
jbegab03	0.054	0.070	0.065	0.076	0.052	0.072
jbegab04	0.033	0.043	0.040	0.047	0.032	0.044
jbegab05	0.040	0.052	0.048	0.057	0.039	0.054
jbegab06	0.060	0.077	0.072	0.084	0.057	0.080
Mswers	0.043	0.056	0.052	0.061	0.041	0.058
jbdiss	0.028	0.036	0.033	0.039	0.027	0.037
jkogms	0.098	0.127	0.117	0.138	0.094	0.131
jdenks	0.107	0.139	0.129	0.151	0.103	0.143
jleiss	0.128	0.167	0.154	0.181	0.124	0.172
a_i	0.083	0.107	0.099	0.117	0.080	0.111
jaufm01	0.093	0.121	0.112	0.131	0.090	0.125
jaufm02	0.234	0.303	0.281	0.330	0.225	0.313
jaufm03	0.240	0.312	0.289	0.339	0.231	0.322
jaufm04	0.263	0.341	0.316	0.371	0.253	0.352
jaufm05	0.232	0.301	0.279	0.327	0.223	0.310
jaufm06	0.136	0.177	0.163	0.192	0.131	0.182
jkrit01	0.028	0.036	0.033	0.039	0.027	0.037
jkrit02	0.064	0.084	0.077	0.091	0.062	0.086
jkrit03	0.091	0.118	0.109	0.129	0.088	0.122
jkrit04	0.057	0.073	0.068	0.080	0.054	0.076
jkrit05	0.055	0.072	0.067	0.078	0.053	0.074

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----
jbegab01	2.941					
jbegab02	1.644	2.434				
jbegab03	1.754	1.963	2.567			
jbegab04	1.071	1.084	1.156	1.229		
jbegab05	1.308	1.323	1.411	0.862	1.848	
jbegab06	1.937	1.959	2.090	1.276	1.571	3.424
Mswers	-0.461	-0.466	-0.498	-0.304	-0.371	-0.549
jbdiss	-0.299	-0.302	-0.322	-0.197	-0.240	-0.356
jkogms	0.190	0.192	0.205	0.125	0.153	0.226
jdenks	0.208	0.211	0.225	0.137	0.167	0.248
jleiss	0.250	0.253	0.269	0.165	0.201	0.298
a_i	4.372	4.422	4.717	2.881	3.517	5.209
jaufm01	0.012	0.012	0.013	0.008	0.009	0.014
jaufm02	0.029	0.030	0.032	0.019	0.024	0.035
jaufm03	0.030	0.030	0.032	0.020	0.024	0.036

jaufm04	0.033	0.033	0.035	0.022	0.026	0.039
jaufm05	0.029	0.029	0.031	0.019	0.023	0.035
jaufm06	0.017	0.017	0.018	0.011	0.014	0.020
jkrit01	-0.045	-0.046	-0.049	-0.030	-0.036	-0.054
jkrit02	-0.105	-0.106	-0.113	-0.069	-0.084	-0.125
jkrit03	-0.148	-0.149	-0.159	-0.097	-0.119	-0.176
jkrit04	-0.092	-0.093	-0.099	-0.060	-0.074	-0.109
jkrit05	-0.090	-0.091	-0.097	-0.059	-0.072	-0.107

Fitted Covariance Matrix

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jeleiss	a_i
Mswers	0.505					
jbdis	0.211	0.259				
jkogms	-0.034	-0.022	0.360			
jdenks	-0.037	-0.024	0.262	0.506		
jeleiss	-0.045	-0.029	0.210	0.148	0.478	
a_i	-0.630	-0.408	1.179	1.291	1.549	91.901
jaufm01	0.048	0.031	0.038	0.042	0.050	0.074
jaufm02	0.121	0.078	0.096	0.105	0.126	0.186
jaufm03	0.124	0.081	0.098	0.108	0.129	0.191
jaufm04	0.136	0.088	0.108	0.118	0.141	0.209
jaufm05	0.120	0.078	0.095	0.104	0.125	0.185
jaufm06	0.071	0.046	0.056	0.061	0.073	0.108
jkrit01	0.061	0.040	-0.010	-0.011	-0.013	0.065
jkrit02	0.142	0.092	-0.023	-0.025	-0.030	0.150
jkrit03	0.200	0.130	-0.032	-0.035	-0.042	0.212
jkrit04	0.124	0.081	-0.020	-0.022	-0.026	0.132
jkrit05	0.122	0.079	-0.020	-0.021	-0.026	0.129

Fitted Covariance Matrix

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	1.111					
jaufm02	0.209	1.402				
jaufm03	0.215	0.540	1.050			
jaufm04	0.235	0.590	0.607	1.377		
jaufm05	0.208	0.521	0.536	0.937	1.767	
jaufm06	0.772	0.306	0.314	0.344	0.303	1.345
jkrit01	0.025	0.062	0.064	0.070	0.062	0.036
jkrit02	0.058	0.145	0.149	0.163	0.144	0.084
jkrit03	0.081	0.205	0.210	0.230	0.203	0.119
jkrit04	0.051	0.127	0.131	0.143	0.126	0.074
jkrit05	0.050	0.125	0.128	0.140	0.124	0.073

Fitted Covariance Matrix

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	0.769				
jkrit02	0.372	1.114			
jkrit03	0.264	0.613	1.436		
jkrit04	0.360	0.381	0.538	0.826	
jkrit05	0.161	0.373	0.527	0.327	1.899

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	-0.006					

note_m	-0.005	-0.003				
note_d	-0.004	-0.003	-0.002			
jidsta04	0.211	0.025	0.133	0.023		
jidsta06	-0.022	-0.034	0.008	0.020	0.000	
jidsta11	0.245	-0.004	0.170	0.037	-0.083	0.000
jidsta14	0.015	-0.002	0.020	0.048	-0.013	0.150
jidsta19	-0.060	-0.081	0.012	-0.095	0.032	-0.036
jidsta20	-0.086	-0.152	-0.041	-0.015	0.013	0.019
jidsta24	-0.083	-0.074	-0.035	-0.084	-0.076	-0.057
jidsta27	0.113	0.049	0.092	-0.132	0.024	-0.082
jidsta31	-0.010	-0.040	0.062	-0.125	0.042	0.034
jbegab01	-0.138	-0.134	-0.054	0.121	-0.168	0.146
jbegab02	0.210	0.115	0.143	0.175	-0.140	0.385
jbegab03	0.021	0.030	0.072	0.184	-0.155	0.195
jbegab04	-0.093	-0.073	-0.033	0.129	0.006	0.068
jbegab05	0.019	0.059	0.044	0.171	-0.024	0.111
jbegab06	-0.074	-0.065	-0.013	0.167	-0.012	0.184
Mswers	0.015	0.043	0.017	-0.074	0.014	-0.125
jbdis	0.011	0.008	0.025	-0.008	-0.003	-0.078
jkogms	-0.028	0.013	-0.047	0.039	0.015	0.069
jdenks	-0.042	-0.039	-0.047	0.148	0.024	0.113
jleiss	0.054	-0.041	0.028	-0.012	-0.058	0.032
a_i	-0.250	0.384	-0.056	0.969	-0.536	1.044
jaufm01	-0.026	-0.078	-0.024	-0.012	0.105	-0.054
jaufm02	-0.050	-0.117	0.017	0.083	-0.014	-0.074
jaufm03	0.058	0.043	0.023	0.177	-0.040	-0.026
jaufm04	-0.041	-0.073	0.027	0.152	0.098	0.070
jaufm05	0.010	-0.014	0.014	0.059	-0.031	-0.043
jaufm06	-0.002	-0.040	-0.031	-0.026	0.058	0.040
jkrit01	0.007	-0.051	-0.057	0.023	0.038	-0.011
jkrit02	-0.010	-0.052	-0.053	0.031	-0.051	0.035
jkrit03	0.051	0.019	0.052	-0.003	-0.084	-0.187
jkrit04	-0.018	-0.035	0.012	-0.025	-0.056	-0.132
jkrit05	-0.080	-0.064	-0.098	0.038	-0.295	-0.051

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	0.012	0.000				
jidsta20	-0.044	-0.016	0.000			
jidsta24	-0.106	0.100	-0.028	0.000		
jidsta27	0.013	0.053	-0.044	-0.163	0.000	
jidsta31	0.032	-0.050	0.146	-0.036	0.000	0.000
jbegab01	-0.173	-0.093	-0.047	0.087	0.037	-0.326
jbegab02	-0.142	-0.156	-0.141	-0.015	0.249	0.049
jbegab03	-0.165	-0.216	-0.197	-0.104	0.087	-0.170
jbegab04	-0.061	-0.013	-0.101	0.182	0.048	-0.053
jbegab05	-0.161	-0.036	0.117	0.135	0.095	0.101
jbegab06	-0.021	-0.037	-0.018	0.212	0.229	0.063
Mswers	-0.031	0.060	-0.004	-0.102	-0.011	-0.007
jbdis	0.021	0.074	0.028	-0.087	0.029	-0.011
jkogms	-0.015	-0.041	0.018	0.098	0.081	0.081
jdenks	-0.001	-0.009	0.053	0.231	-0.033	0.040
jleiss	-0.046	-0.049	0.006	-0.028	0.054	0.047
a_i	-0.576	-0.439	-0.009	-1.712	0.282	-0.715
jaufm01	0.020	0.059	0.002	-0.034	0.112	0.142
jaufm02	0.080	-0.019	-0.047	-0.139	-0.006	-0.124
jaufm03	0.008	0.047	-0.001	-0.025	0.008	-0.114
jaufm04	-0.008	-0.011	-0.002	0.001	-0.071	-0.031
jaufm05	0.011	-0.056	-0.003	-0.039	-0.018	0.004

jaufm06	0.051	0.059	0.021	-0.097	0.112	0.054
jkrit01	0.077	0.126	0.126	0.079	-0.018	0.072
jkrit02	-0.071	-0.093	-0.119	0.060	-0.171	-0.149
jkrit03	-0.065	0.058	0.015	0.012	-0.060	-0.032
jkrit04	-0.061	0.023	0.082	0.157	-0.023	0.027
jkrit05	-0.178	-0.076	-0.138	-0.015	-0.185	-0.313

Fitted Residuals

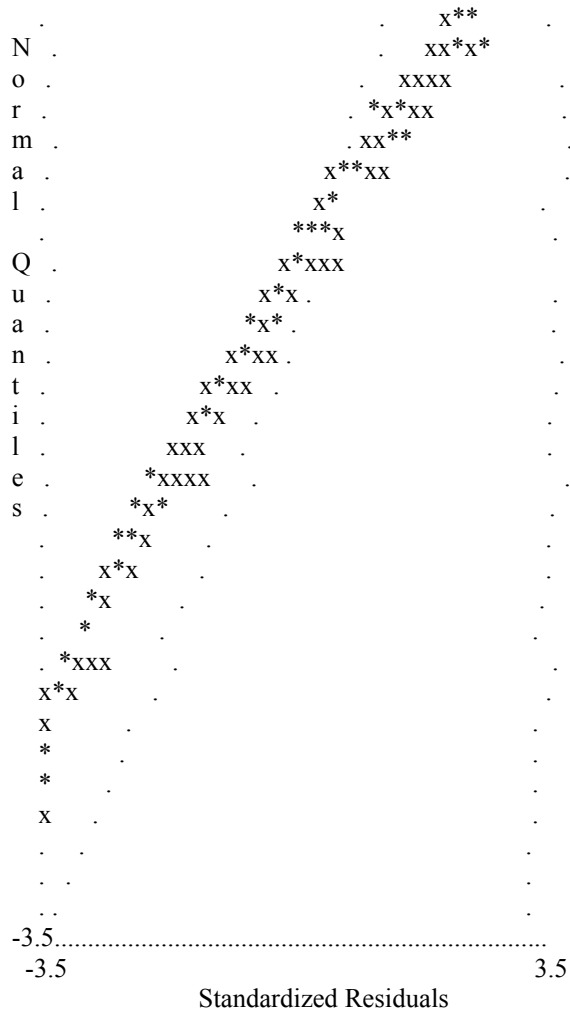
	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	-0.003					
jbegab02	0.016	-0.003				
jbegab03	0.023	-0.003	-0.003			
jbegab04	-0.075	-0.021	0.024	-0.001		
jbegab05	0.076	0.003	-0.066	0.019	-0.002	
jbegab06	0.015	-0.142	-0.002	0.090	-0.003	-0.004
Mswers	-0.088	-0.056	-0.041	-0.005	0.022	-0.085
jbdis	0.046	-0.010	0.042	0.038	0.059	0.055
jkogms	-0.088	0.088	-0.021	0.014	-0.011	0.031
jdenks	-0.080	0.001	0.011	0.007	0.023	0.055
jleiss	-0.099	0.091	-0.040	-0.009	-0.026	0.069
a_i	-0.748	1.195	0.232	-1.194	0.948	-1.138
jaufm01	-0.186	-0.090	-0.161	-0.022	0.017	-0.207
jaufm02	-0.131	-0.125	-0.177	-0.100	-0.075	-0.068
jaufm03	0.122	0.039	0.015	0.015	0.145	0.148
jaufm04	0.064	-0.031	0.045	0.088	0.152	0.283
jaufm05	-0.267	-0.019	-0.110	-0.053	-0.015	-0.123
jaufm06	-0.388	-0.161	-0.178	-0.136	-0.089	-0.111
jkrit01	-0.001	-0.113	-0.153	-0.128	-0.130	-0.099
jkrit02	0.085	-0.058	-0.029	-0.069	0.029	0.106
jkrit03	-0.208	-0.088	-0.033	-0.058	-0.019	-0.073
jkrit04	0.007	-0.002	-0.029	-0.015	0.027	-0.088
jkrit05	0.417	0.282	0.277	0.221	0.346	0.371

Fitted Residuals

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.001					
jbdis	0.000	0.000				
jkogms	-0.020	-0.045	0.000			
jdenks	0.014	-0.032	0.000	0.000		
jleiss	-0.005	-0.010	-0.001	-0.001	-0.001	
a_i	-0.036	0.101	-0.148	0.238	-0.248	0.000
jaufm01	-0.022	-0.016	0.000	-0.001	0.029	-0.901
jaufm02	-0.001	0.082	-0.071	0.004	-0.057	-0.099
jaufm03	-0.071	0.031	-0.014	0.019	-0.016	0.722
jaufm04	-0.070	0.020	-0.008	0.064	-0.034	-0.420
jaufm05	0.069	0.094	0.017	-0.005	0.064	0.490
jaufm06	0.003	0.005	0.045	0.027	0.040	-0.780
jkrit01	0.041	0.067	0.001	0.032	0.027	-0.623
jkrit02	-0.122	-0.024	-0.036	-0.050	0.023	-0.658
jkrit03	0.006	0.052	-0.067	-0.018	0.032	0.353
jkrit04	0.037	0.064	-0.032	0.014	0.009	-0.103
jkrit05	-0.118	-0.015	-0.132	-0.124	-0.044	0.234

Fitted Residuals

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.000					



Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.933	--	--
note_m	--	--	0.688	--	--
note_d	--	--	0.554	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.434
jidsta06	--	--	--	--	0.351
jidsta11	--	--	--	--	0.502
jidsta14	--	--	--	--	0.468
jidsta19	--	--	--	--	0.608
jidsta20	--	--	--	--	0.563
jidsta24	--	--	--	--	0.661
jidsta27	--	--	--	--	0.451
jidsta31	--	--	--	--	0.627
jbegab01	--	1.275	--	--	--
jbegab02	--	1.290	--	--	--
jbegab03	--	1.376	--	--	--
jbegab04	--	0.840	--	--	--
jbegab05	--	1.026	--	--	--
jbegab06	--	1.519	--	--	--
Mswers	0.571	--	--	--	--

jbdis	0.369	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.399	--
jdenks	--	--	--	0.438	--
jleiss	--	--	--	0.525	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	9.587	--	--
jaufm01	--	--	0.289
jaufm02	--	--	0.725
jaufm03	--	--	0.745
jaufm04	--	--	0.815
jaufm05	--	--	0.719
jaufm06	--	--	0.422
jkrit01	--	0.283	--
jkrit02	--	0.659	--
jkrit03	--	0.930	--
jkrit04	--	0.578	--
jkrit05	--	0.566	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	-0.652	--	--	--
BEG	--	--	0.544	--	--
Leis	--	--	--	0.592	-0.115
Lmot	--	--	--	--	0.561
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.106	0.220	0.244
BEG	--	-0.086	-0.013
Leis	0.482	--	--
Lmot	0.302	-0.211	--
ID	--	--	0.689

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	-0.634	1.000				
Leis	-0.269	0.548	1.000			
Lmot	-0.149	0.373	0.680	1.000		
ID	0.161	0.084	0.203	0.523	1.000	
Int	-0.115	0.358	0.662	0.308	0.018	1.000
Krit	0.377	-0.125	-0.064	-0.087	0.209	0.024
SA	0.293	0.032	0.129	0.330	0.689	0.027

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.304	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
0.445	0.692	0.301	0.595	0.526

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	-0.128	0.320	0.199
BEG	0.360	-0.154	0.069
Leis	0.661	-0.125	0.149
Lmot	0.302	-0.211	0.386
ID	--	--	0.689

P.7 Springerklasse, belastete Identität

Number of Iterations = 115

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.239 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.161, R^2 = 0.740$$

(0.0937)	(0.0623)
13.221	2.576

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.242, R^2 = 0.552$$

(0.0491)
4.921

$$note_d = 0.753 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.603, R^2 = 0.218$$

(0.120)	(0.0635)
6.279	9.498

$$jidsta04 = 0.556 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.843, R^2 = 0.286$$

(0.108)	(0.0808)
5.142	10.438

$$jidsta06 = 0.606 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.478, R^2 = 0.213$$

(0.125)	(0.135)
4.840	10.972

$$jidsta11 = 0.650 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.716, R^2 = 0.212$$

(0.135)	(0.157)
4.821	10.941

$$jidsta14 = 0.663 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.964, R^2 = 0.332$$

(0.125)	(0.0954)
5.318	10.105

$$jidsta19 = 0.978 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.202, R^2 = 0.322$$

(0.185) (0.215)
 5.299 10.255

jidsta20 = 0.712*ID, Errorvar.= 1.401 , R² = 0.283
 (0.138) (0.133)
 5.166 10.533

jidsta24 = 0.642*ID, Errorvar.= 2.442 , R² = 0.156
 (0.144) (0.217)
 4.449 11.275

jidsta27 = 0.350*ID, Errorvar.= 0.910 , R² = 0.128
 (0.0655) (0.0799)
 5.336 11.392

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 5.868 , R² = 0.157
 (0.521)
 11.258

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 0.972 , R² = 0.547
 (0.0927)
 10.491

jbegab02 = 1.217*BEG, Errorvar.= 0.527 , R² = 0.767
 (0.0841) (0.0736)
 14.465 7.159

jbegab03 = 1.115*BEG, Errorvar.= 0.467 , R² = 0.757
 (0.0777) (0.0638)
 14.359 7.322

jbegab04 = 0.903*BEG, Errorvar.= 0.906 , R² = 0.514
 (0.0755) (0.0848)
 11.957 10.679

jbegab05 = 0.929*BEG, Errorvar.= 1.001 , R² = 0.503
 (0.0791) (0.0952)
 11.747 10.517

jbegab06 = 1.162*BEG, Errorvar.= 0.907 , R² = 0.636
 (0.0870) (0.0945)
 13.362 9.598

Mswers = 1.390*belID, Errorvar.= 0.199 , R² = 0.589
 (0.135) (0.0281)
 10.296 7.080

jbdis = 1.000*belID, Errorvar.= 0.0970 , R² = 0.603
 (0.0142)
 6.812

jkogsms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.156 , R² = 0.548
 (0.0245)
 6.370

jdenks = 1.191*Lmot, Errorvar.= 0.228 , R² = 0.541
 (0.120) (0.0481)
 9.930 4.736

$$\begin{aligned} \text{jleiss} &= 0.916 * \text{Lmot}, \text{Errorvar.} = 0.225, R^2 = 0.414 \\ & \quad (0.116) \quad (0.0258) \\ & \quad 7.914 \quad 8.729 \end{aligned}$$

$$a_i = 1.000 * \text{Int.}, R^2 = 1.000$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm01} &= 1.251 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.616, R^2 = 0.122 \\ & \quad (0.276) \quad (0.0545) \\ & \quad 4.528 \quad 11.302 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm02} &= 2.427 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.853, R^2 = 0.275 \\ & \quad (0.735) \quad (0.0836) \\ & \quad 3.301 \quad 10.203 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm03} &= 2.858 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.860, R^2 = 0.342 \\ & \quad (0.850) \quad (0.0904) \\ & \quad 3.362 \quad 9.521 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 3.135 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.676, R^2 = 0.444 \\ & \quad (0.925) \quad (0.0860) \\ & \quad 3.390 \quad 7.857 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 4.592 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.657, R^2 = 0.411 \\ & \quad (1.363) \quad (0.202) \\ & \quad 3.370 \quad 8.218 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.868, R^2 = 0.0594 \\ & \quad (0.0746) \\ & \quad 11.632 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.590, R^2 = 0.233 \\ & \quad (0.162) \\ & \quad 9.815 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 1.065 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.793, R^2 = 0.409 \\ & \quad (0.179) \quad (0.0985) \\ & \quad 5.958 \quad 8.056 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 1.286 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.628, R^2 = 0.560 \\ & \quad (0.230) \quad (0.111) \\ & \quad 5.602 \quad 5.640 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 0.758 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.090, R^2 = 0.204 \\ & \quad (0.127) \quad (0.102) \\ & \quad 5.961 \quad 10.651 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 0.519 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.497, R^2 = 0.0801 \\ & \quad (0.144) \quad (0.130) \\ & \quad 3.607 \quad 11.534 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_m and x_note} &= 0.0434 \\ & \quad (0.0505) \\ & \quad 0.859 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note_d and x_note} &= 0.187 \\ & \quad (0.0511) \\ & \quad 3.649 \end{aligned}$$

Error Covariance for note_d and note_m = 0.0306
(0.0429)
0.714

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.603
(0.0895)
6.732

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.0768
(0.0532)
1.444

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.877
(0.156)
5.622

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.105
(0.0553)
1.902

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.150
(0.0703)
2.133

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0268
(0.0307)
0.873

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.071
(0.0230)
-3.079

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.366
(0.107)
3.417

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.446
(0.0531)
8.400

Error Covariance for jkrit02 and jkrit01 = -0.048
(0.0851)
-0.566

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.390
(0.0982)
3.971

Structural Equations

belID = - 0.205*BEG + 0.00270*Int + 0.137*Krit + 0.405*SA, Errorvar.= 0.0627 , R² = 0.575
(0.0266) (0.00229) (0.0439) (0.160) (0.0128)
-7.699 1.178 3.120 2.531 4.880

BEG = 0.943*Leis - 0.245*Krit - 0.768*SA, Errorvar.= 0.850 , R² = 0.276
(0.175) (0.114) (0.392) (0.129)
5.397 -2.142 -1.960 6.608

Leis = 0.677*Lmot - 0.0688*ID + 0.0274*Int, Errorvar.= 0.128 , R² = 0.568

(0.170) (0.0602) (0.00369) (0.0440)
 3.994 -1.143 7.420 2.916

Lmot = 0.290*ID + 0.0106*Int - 0.104*Krit, Errorvar.= 0.0929 , R² = 0.510

(0.0564) (0.00262) (0.0451) (0.0235)
 5.144 4.033 -2.302 3.961

ID = 2.743*SA, Errorvar.= 0.679 , R² = 0.378

(0.930) (0.233)
 2.950 2.915

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	96.738 (8.118) 11.916		
Krit	0.725 (0.492) 1.474	0.484 (0.144) 3.356	
SA	-0.146 (0.167) -0.877	0.043 (0.019) 2.242	0.055 (0.031) 1.775

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.147					
BEG	-0.269	1.173				
Leis	-0.041	0.270	0.297			
Lmot	-0.003	0.096	0.131	0.190		
ID	0.083	-0.033	0.117	0.300	1.092	
Int	-0.311	2.988	3.237	0.831	-0.401	96.738
Krit	0.115	-0.146	0.006	-0.009	0.117	0.725
SA	0.036	-0.042	0.011	0.038	0.150	-0.146

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.484	
SA	0.043	0.055

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 530
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1243.491 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1113.513 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 583.513
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (491.525 ; 683.244)

Minimum Fit Function Value = 4.378
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 2.055

90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.731 ; 2.406)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0623
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0571 ; 0.0674)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 4.625
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (4.301 ; 4.976)
 ECVI for Saturated Model = 4.437
 ECVI for Independence Model = 26.616

Chi-Square for Independence Model with 595 Degrees of Freedom = 7488.875
 Independence AIC = 7558.875
 Model AIC = 1313.513
 Saturated AIC = 1260.000
 Independence CAIC = 7721.713
 Model CAIC = 1778.762
 Saturated CAIC = 4191.068

Normed Fit Index (NFI) = 0.834
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.884
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.743
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.897
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.897
 Relative Fit Index (RFI) = 0.814

Critical N (CN) = 140.014

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.189
 Standardized RMR = 0.0715
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.817
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.782
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.687

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.617					
note_m	0.412	0.539				
note_d	0.464	0.254	0.771			
jidsta04	0.081	0.065	0.049	1.181		
jidsta06	0.088	0.071	0.053	0.368	1.879	
jidsta11	0.094	0.076	0.057	0.998	0.430	2.177
jidsta14	0.096	0.078	0.058	0.480	0.438	0.471
jidsta19	0.142	0.115	0.086	0.594	0.647	0.694
jidsta20	0.103	0.083	0.063	0.433	0.471	0.506
jidsta24	0.093	0.075	0.057	0.390	0.425	0.456
jidsta27	0.051	0.041	0.031	0.212	0.231	0.248
jidsta31	0.145	0.117	0.088	0.608	0.661	0.710
jbegab01	0.335	0.270	0.204	-0.019	-0.020	-0.022
jbegab02	0.408	0.329	0.248	-0.023	-0.025	-0.027
jbegab03	0.374	0.302	0.227	-0.021	-0.023	-0.024
jbegab04	0.303	0.244	0.184	-0.017	-0.018	-0.020
jbegab05	0.311	0.251	0.189	-0.017	-0.019	-0.020
jbegab06	0.389	0.314	0.236	-0.022	-0.024	-0.025
Mswers	-0.071	-0.058	-0.043	0.064	0.070	0.075
jbdis	-0.051	-0.041	-0.031	0.046	0.050	0.054

jkogms	0.162	0.131	0.098	0.167	0.182	0.195
jdenks	0.193	0.155	0.117	0.199	0.216	0.232
jleiss	0.148	0.120	0.090	0.153	0.166	0.179
a_i	4.010	3.237	2.436	-0.223	-0.243	-0.261
jaufm01	0.017	0.014	0.010	0.105	0.114	0.122
jaufm02	0.033	0.027	0.020	0.203	0.221	0.237
jaufm03	0.039	0.032	0.024	0.239	0.260	0.279
jaufm04	0.043	0.035	0.026	0.262	0.285	0.307
jaufm05	0.063	0.051	0.038	0.384	0.418	0.449
jaufm06	0.014	0.011	0.008	0.084	0.091	0.098
jkrit01	0.007	0.006	0.004	0.065	0.071	0.076
jkrit02	0.008	0.006	0.005	0.069	0.075	0.081
jkrit03	0.009	0.008	0.006	0.084	0.091	0.098
jkrit04	0.006	0.004	0.003	0.049	0.054	0.058
jkrit05	0.004	0.003	0.002	0.034	0.037	0.040

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31

jidsta14	1.444					
jidsta19	0.708	3.246				
jidsta20	0.516	0.761	1.955			
jidsta24	0.465	0.686	0.499	2.892		
jidsta27	0.253	0.373	0.272	0.245	1.044	
jidsta31	0.724	1.068	0.778	0.701	1.259	6.960
jbegab01	-0.022	-0.033	-0.024	-0.022	-0.012	-0.033
jbegab02	-0.027	-0.040	-0.029	-0.026	-0.014	-0.041
jbegab03	-0.025	-0.037	-0.027	-0.024	-0.013	-0.037
jbegab04	-0.020	-0.030	-0.022	-0.019	-0.011	-0.030
jbegab05	-0.021	-0.030	-0.022	-0.020	-0.011	-0.031
jbegab06	-0.026	-0.038	-0.028	-0.025	-0.014	-0.039
Mswers	0.076	0.112	0.082	0.074	0.040	0.115
jbdis	0.055	0.081	0.059	0.053	0.029	0.083
jkogms	0.199	0.293	0.214	0.193	0.105	0.300
jdenks	0.237	0.349	0.255	0.229	0.125	0.357
jleiss	0.182	0.269	0.196	0.177	0.096	0.275
a_i	-0.266	-0.392	-0.286	-0.258	-0.140	-0.401
jaufm01	0.125	0.184	0.134	0.121	0.066	0.188
jaufm02	0.242	0.357	0.260	0.234	0.128	0.365
jaufm03	0.285	0.420	0.306	0.276	0.150	0.430
jaufm04	0.312	0.461	0.336	0.303	0.165	0.471
jaufm05	0.458	0.675	0.492	0.443	0.241	0.690
jaufm06	0.100	0.147	0.107	0.097	0.053	0.150
jkrit01	0.078	0.114	0.083	0.075	0.041	0.117
jkrit02	0.083	0.122	0.089	0.080	0.044	0.125
jkrit03	0.100	0.147	0.107	0.097	0.053	0.151
jkrit04	0.059	0.087	0.063	0.057	0.031	0.089
jkrit05	0.040	0.059	0.043	0.039	0.021	0.061

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06

jbegab01	2.145					
jbegab02	1.427	2.263				
jbegab03	1.308	1.697	1.926			
jbegab04	1.059	1.289	1.181	1.862		
jbegab05	1.089	1.325	1.215	0.983	2.013	
jbegab06	1.363	1.658	1.520	1.230	1.415	2.490
Mswers	-0.374	-0.455	-0.417	-0.338	-0.348	-0.435
jbdis	-0.269	-0.328	-0.300	-0.243	-0.250	-0.313

jkogms	0.096	0.117	0.108	0.087	0.090	0.112
jdenks	0.115	0.140	0.128	0.104	0.107	0.133
jleiss	0.088	0.107	0.099	0.080	0.082	0.103
a_i	2.988	3.635	3.332	2.698	2.775	3.471
jaufm01	-0.053	-0.064	-0.059	-0.047	-0.049	-0.061
jaufm02	-0.102	-0.124	-0.114	-0.092	-0.095	-0.118
jaufm03	-0.120	-0.146	-0.134	-0.108	-0.112	-0.140
jaufm04	-0.132	-0.160	-0.147	-0.119	-0.122	-0.153
jaufm05	-0.193	-0.235	-0.215	-0.174	-0.179	-0.224
jaufm06	-0.042	-0.051	-0.047	-0.038	-0.039	-0.049
jkrit01	-0.146	-0.177	-0.163	-0.132	-0.135	-0.169
jkrit02	-0.155	-0.189	-0.173	-0.140	-0.144	-0.180
jkrit03	-0.188	-0.228	-0.209	-0.169	-0.174	-0.218
jkrit04	-0.111	-0.135	-0.123	-0.100	-0.103	-0.129
jkrit05	-0.076	-0.092	-0.084	-0.068	-0.070	-0.088

Fitted Covariance Matrix

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.484					
jbdis	0.205	0.244				
jkogms	-0.005	-0.003	0.346			
jdenks	-0.006	-0.004	0.253	0.497		
jleiss	-0.004	-0.003	0.174	0.136	0.385	
a_i	-0.432	-0.311	0.831	0.990	0.762	96.738
jaufm01	0.063	0.045	0.047	0.056	0.043	-0.183
jaufm02	0.122	0.088	0.091	0.109	0.084	-0.355
jaufm03	0.144	0.104	0.107	0.128	0.098	-0.418
jaufm04	0.158	0.114	0.118	0.140	0.108	-0.458
jaufm05	0.231	0.166	0.173	0.206	0.158	-0.671
jaufm06	0.050	0.036	0.038	0.045	0.034	-0.146
jkrit01	0.161	0.115	-0.009	-0.010	-0.008	0.725
jkrit02	0.171	0.123	-0.009	-0.011	-0.009	0.773
jkrit03	0.206	0.149	-0.011	-0.013	-0.010	0.933
jkrit04	0.122	0.088	-0.007	-0.008	-0.006	0.550
jkrit05	0.083	0.060	-0.005	-0.005	-0.004	0.376

Fitted Covariance Matrix

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.702					
jaufm02	0.166	1.176				
jaufm03	0.196	0.380	1.308			
jaufm04	0.215	0.417	0.491	1.214		
jaufm05	0.315	0.611	0.719	1.155	2.813	
jaufm06	0.515	0.133	0.157	0.172	0.252	0.922
jkrit01	0.053	0.104	0.122	0.134	0.196	0.043
jkrit02	0.057	0.110	0.130	0.142	0.209	0.045
jkrit03	0.069	0.133	0.157	0.172	0.252	0.055
jkrit04	0.040	0.079	0.092	0.101	0.149	0.032
jkrit05	0.028	0.054	0.063	0.069	0.102	0.022

Fitted Covariance Matrix

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	2.075				
jkrit02	0.468	1.343			
jkrit03	0.623	0.663	1.430		
jkrit04	0.757	0.391	0.472	1.368	

jkrit05 0.251 0.268 0.323 0.191 1.628

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.002					
note_m	0.002	0.001				
note_d	0.001	0.001	0.001			
jidsta04	0.142	-0.017	0.220	0.010		
jidsta06	0.023	-0.022	0.099	0.031	0.000	
jidsta11	0.050	-0.062	0.092	0.015	-0.174	0.000
jidsta14	-0.085	-0.172	0.086	0.066	-0.051	0.187
jidsta19	0.085	-0.033	0.083	-0.164	0.100	-0.335
jidsta20	0.052	0.038	0.092	0.003	0.005	0.108
jidsta24	0.005	-0.034	0.142	0.081	0.168	0.153
jidsta27	0.048	-0.006	0.041	0.014	0.074	-0.005
jidsta31	0.111	-0.022	0.494	-0.138	-0.367	0.064
jbegab01	-0.123	-0.083	0.048	0.057	0.190	0.079
jbegab02	0.104	0.131	0.225	0.124	0.216	0.059
jbegab03	0.044	0.047	0.126	0.162	0.180	0.067
jbegab04	-0.044	-0.065	0.134	0.360	0.183	0.356
jbegab05	0.071	0.084	0.117	0.191	0.025	0.116
jbegab06	-0.004	0.004	0.150	0.292	0.244	0.298
Mswers	-0.011	0.025	-0.030	-0.077	-0.089	-0.074
jbdis	-0.007	-0.005	-0.005	-0.024	-0.045	-0.014
jkogms	-0.010	-0.003	-0.045	0.013	0.025	0.020
jdenks	0.015	-0.025	0.007	0.024	0.026	0.053
jleiss	0.002	-0.021	-0.015	-0.021	-0.040	0.003
a_i	-0.103	0.180	-0.438	0.136	-0.911	-0.047
jaufm01	-0.024	-0.039	0.007	-0.063	-0.053	-0.003
jaufm02	0.024	-0.025	0.126	0.019	-0.024	0.101
jaufm03	0.004	0.036	0.037	-0.047	-0.029	-0.147
jaufm04	0.045	0.018	0.041	0.091	0.065	-0.054
jaufm05	0.113	-0.066	0.169	0.023	0.044	-0.091
jaufm06	-0.044	-0.074	0.035	-0.056	0.028	-0.067
jkrit01	0.018	-0.065	-0.091	0.009	-0.113	0.023
jkrit02	-0.055	-0.101	-0.013	-0.119	-0.190	-0.251
jkrit03	0.023	0.036	0.055	0.023	-0.020	-0.110
jkrit04	0.016	-0.117	0.003	-0.005	-0.040	0.082
jkrit05	-0.224	-0.114	-0.186	-0.189	-0.396	-0.098

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.094	0.000				
jidsta20	0.031	-0.113	0.000			
jidsta24	0.076	0.044	-0.073	0.000		
jidsta27	-0.020	0.127	-0.042	-0.139	0.000	
jidsta31	-0.025	0.026	0.188	-0.471	0.000	0.000
jbegab01	-0.003	-0.334	0.037	0.123	0.012	-0.246
jbegab02	-0.036	0.070	0.284	0.383	0.007	0.007
jbegab03	-0.093	-0.104	0.035	0.242	0.009	-0.318
jbegab04	0.069	0.034	-0.099	0.338	0.053	-0.222
jbegab05	-0.135	-0.239	0.079	0.051	0.010	0.020
jbegab06	0.116	0.151	0.180	0.372	0.197	0.370
Mswers	-0.021	0.087	-0.014	-0.117	-0.042	-0.006
jbdis	-0.007	0.027	-0.021	-0.086	0.008	0.178
jkogms	-0.064	0.034	0.017	0.101	0.030	0.009
jdenks	-0.068	0.024	0.052	0.040	-0.043	0.008

jleiss	0.013	-0.033	0.019	0.015	0.086	0.244
a_i	-0.113	0.547	0.516	1.688	-0.833	-0.506
jaufm01	0.064	-0.045	0.023	-0.175	-0.024	0.284
jaufm02	0.117	0.158	-0.157	-0.177	-0.087	-0.183
jaufm03	0.011	0.253	-0.043	-0.274	-0.187	-0.011
jaufm04	0.092	0.231	0.075	0.017	-0.048	0.034
jaufm05	0.042	0.523	-0.110	-0.065	-0.044	0.294
jaufm06	0.060	-0.084	-0.048	-0.041	-0.051	0.260
jkrit01	0.004	0.410	-0.033	0.504	-0.004	-0.114
jkrit02	-0.016	-0.266	-0.064	-0.153	-0.100	-0.106
jkrit03	-0.108	-0.014	-0.025	-0.073	-0.090	-0.155
jkrit04	-0.002	-0.069	-0.012	0.119	0.023	0.245
jkrit05	-0.055	-0.234	0.009	-0.055	-0.217	0.076

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.005					
jbegab02	0.043	0.008				
jbegab03	0.055	0.007	0.006			
jbegab04	-0.137	0.004	0.005	0.004		
jbegab05	-0.048	0.002	-0.057	0.116	0.004	
jbegab06	0.035	-0.036	-0.006	0.110	0.006	0.007
Mswers	-0.114	0.019	-0.051	-0.027	-0.068	-0.033
jbdis	-0.025	0.023	0.036	0.018	0.002	0.039
jkogms	-0.030	0.054	-0.026	0.026	0.036	0.098
jdenks	-0.030	0.148	0.040	0.065	0.008	0.144
jleiss	-0.064	0.009	-0.040	-0.020	-0.049	-0.027
a_i	-1.724	-0.052	0.364	-0.627	0.087	0.172
jaufm01	0.029	-0.138	-0.141	-0.069	-0.006	-0.025
jaufm02	-0.163	-0.105	-0.071	0.013	-0.130	0.078
jaufm03	0.042	0.076	0.131	0.066	0.049	0.109
jaufm04	-0.130	-0.060	0.030	-0.032	-0.076	-0.088
jaufm05	-0.085	0.047	0.022	-0.039	-0.008	-0.091
jaufm06	-0.088	-0.163	-0.111	-0.118	-0.115	-0.144
jkrit01	-0.067	-0.202	-0.012	-0.206	-0.169	-0.116
jkrit02	0.148	0.136	0.062	0.036	0.181	0.071
jkrit03	-0.082	-0.014	-0.084	-0.143	-0.073	-0.053
jkrit04	-0.075	-0.042	-0.075	-0.059	0.090	-0.046
jkrit05	0.001	0.040	0.037	0.138	0.131	0.022

Fitted Residuals

	Mswers	jbdis	jkogms	jdenks	jleiss	a_i
Mswers	0.002					
jbdis	0.001	0.001				
jkogms	0.016	-0.001	0.003			
jdenks	0.003	-0.018	0.003	0.003		
jleiss	0.022	0.007	0.004	0.003	0.002	
a_i	-0.139	0.157	-0.015	0.253	-0.193	0.000
jaufm01	-0.056	-0.041	0.058	0.014	0.042	-1.293
jaufm02	0.069	0.009	-0.046	-0.047	-0.051	0.065
jaufm03	-0.005	0.036	-0.106	-0.115	-0.032	0.532
jaufm04	0.006	-0.002	-0.011	-0.009	0.008	-0.098
jaufm05	-0.010	-0.012	0.047	-0.008	0.020	0.283
jaufm06	-0.082	-0.025	0.032	-0.041	0.079	-0.827
jkrit01	0.020	0.093	0.125	0.079	-0.028	1.497
jkrit02	-0.164	-0.030	-0.064	-0.023	-0.028	-0.209
jkrit03	0.035	0.091	0.003	-0.005	0.035	-0.212
jkrit04	-0.065	0.003	-0.016	-0.029	-0.027	-0.018

jkrit05 -0.154 -0.027 -0.168 -0.261 -0.063 -0.395

Fitted Residuals

	jaufm01	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06
jaufm01	0.000					
jaufm02	-0.010	0.000				
jaufm03	-0.067	0.147	0.000			
jaufm04	0.040	-0.127	0.013	0.000		
jaufm05	0.099	-0.017	-0.107	0.000	0.000	
jaufm06	0.000	-0.048	-0.139	0.055	0.234	0.000
jkrit01	-0.024	0.044	0.181	0.204	0.295	0.186
jkrit02	-0.097	-0.008	0.020	-0.158	-0.301	0.092
jkrit03	-0.012	0.076	0.265	0.016	0.118	0.054
jkrit04	-0.050	-0.120	0.012	-0.069	-0.065	0.084
jkrit05	-0.128	-0.200	-0.047	-0.210	-0.491	-0.071

Fitted Residuals

	jkrit01	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit01	-0.006				
jkrit02	0.047	0.000			
jkrit03	-0.057	-0.005	0.000		
jkrit04	-0.008	0.132	-0.082	0.000	
jkrit05	-0.246	0.173	-0.009	0.055	0.000

Summary Statistics for Fitted Residuals

Smallest Fitted Residual = -1.724
 Median Fitted Residual = 0.000
 Largest Fitted Residual = 1.688

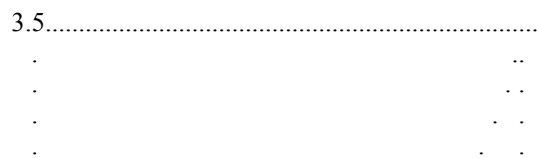
Stemleaf Plot

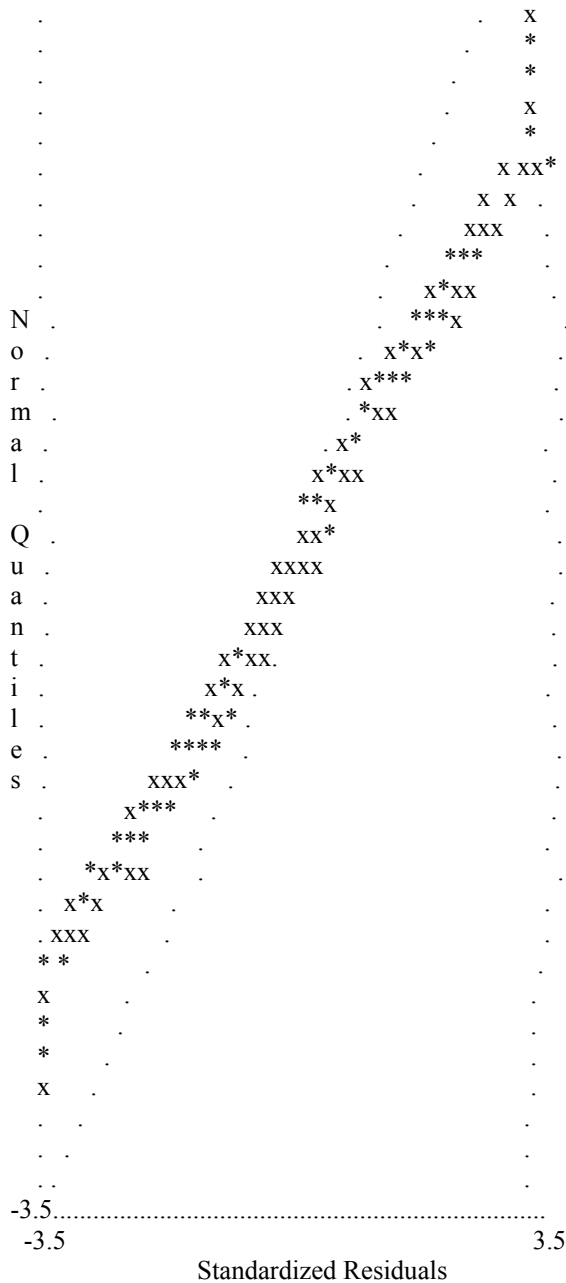
```

-16|2
-14|
-12|9
-10|
- 8|133
- 6|3
- 4|197400
- 2|7432077655543222111100
- 0|999998877776666665554444444433332222222111111111110000000099999+95
  0|111111111111111111111111111111111122222222222222222222222222333+69
  2|00223334444556688899904666778
  4|1902235
  6|
  8|
 10|
 12|
 14|0
 16|9

```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.676	--	--
note_m	--	--	0.545	--	--
note_d	--	--	0.410	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.581
jidsta06	--	--	--	--	0.633
jidsta11	--	--	--	--	0.680
jidsta14	--	--	--	--	0.693
jidsta19	--	--	--	--	1.022
jidsta20	--	--	--	--	0.744
jidsta24	--	--	--	--	0.671
jidsta27	--	--	--	--	0.365
jidsta31	--	--	--	--	1.045

jbegab01	--	1.083	--	--	--
jbegab02	--	1.318	--	--	--
jbegab03	--	1.208	--	--	--
jbegab04	--	0.978	--	--	--
jbegab05	--	1.006	--	--	--
jbegab06	--	1.258	--	--	--
Mswers	0.534	--	--	--	--
jbdis	0.384	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.435	--
jdenks	--	--	--	0.519	--
jleiss	--	--	--	0.399	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
-----	-----	-----	-----
a_i	9.836	--	--
jaufm01	--	--	0.293
jaufm02	--	--	0.568
jaufm03	--	--	0.669
jaufm04	--	--	0.734
jaufm05	--	--	1.075
jaufm06	--	--	0.234
jkrit01	--	0.696	--
jkrit02	--	0.741	--
jkrit03	--	0.895	--
jkrit04	--	0.528	--
jkrit05	--	0.361	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
-----	-----	-----	-----	-----	-----
belID	--	-0.578	--	--	--
BEG	--	--	0.475	--	--
Leis	--	--	--	0.541	-0.132
Lmot	--	--	--	--	0.696
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
-----	-----	-----	-----
belID	0.069	0.248	0.247
BEG	--	-0.157	-0.166
Leis	0.493	--	--
Lmot	0.239	-0.166	--
ID	--	--	0.615

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----
belID	1.000					
BEG	-0.647	1.000				
Leis	-0.198	0.458	1.000			
Lmot	-0.021	0.204	0.550	1.000		
ID	0.206	-0.030	0.206	0.660	1.000	
Int	-0.082	0.280	0.603	0.194	-0.039	1.000
Krit	0.432	-0.194	0.015	-0.029	0.161	0.106
SA	0.403	-0.166	0.087	0.369	0.615	-0.063

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.262	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
0.425	0.724	0.432	0.490	0.622

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	-0.102	0.364	0.301
BEG	0.296	-0.200	-0.095
Leis	0.623	-0.090	0.150
Lmot	0.239	-0.166	0.428
ID	--	--	0.615

P.8 Regelschule, Emotionskontrolle

Number of Iterations =102

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.174 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.428, R^2 = 0.653$$

(0.0617)	(0.0722)
19.015	5.931

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.540, R^2 = 0.520$$

(0.0634)
8.522

$$note_d = 0.596 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.629, R^2 = 0.248$$

(0.0640)	(0.0483)
9.326	13.038

$$jidsta04 = 0.592 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.775, R^2 = 0.279$$

(0.0728)	(0.0567)
8.137	13.683

$$jidsta06 = 0.823 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.974, R^2 = 0.163$$

(0.121)	(0.205)
6.797	14.536

$$jidsta11 = 0.684 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.853, R^2 = 0.178$$

(0.0978)	(0.129)
6.993	14.414

jidsta14 = 0.769*ID, Errorvar.= 0.972 , R² = 0.342
 (0.0883) (0.0744)
 8.709 13.058

jidsta19 = 0.704*ID, Errorvar.= 0.773 , R² = 0.354
 (0.0797) (0.0594)
 8.827 13.018

jidsta20 = 0.541*ID, Errorvar.= 1.575 , R² = 0.137
 (0.0851) (0.107)
 6.355 14.689

jidsta24 = 0.535*ID, Errorvar.= 1.252 , R² = 0.164
 (0.0786) (0.0861)
 6.802 14.534

jidsta27 = 0.457*ID, Errorvar.= 1.453 , R² = 0.110
 (0.0662) (0.0982)
 6.905 14.799

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 2.235 , R² = 0.277
 (0.163)
 13.722

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 1.232 , R² = 0.508
 (0.0896)
 13.748

jbegab02 = 0.960*BEG, Errorvar.= 0.383 , R² = 0.754
 (0.0550) (0.0415)
 17.448 9.230

jbegab03 = 1.065*BEG, Errorvar.= 0.447 , R² = 0.763
 (0.0606) (0.0496)
 17.559 9.025

jbegab04 = 0.803*BEG, Errorvar.= 0.810 , R² = 0.504
 (0.0547) (0.0588)
 14.684 13.779

jbegab05 = 1.146*BEG, Errorvar.= 1.036 , R² = 0.617
 (0.0711) (0.0846)
 16.122 12.246

jbegab06 = 1.028*BEG, Errorvar.= 0.726 , R² = 0.649
 (0.0622) (0.0614)
 16.540 11.841

jemots = 1.000*belID,, R² = 1.000

jkogsms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.169 , R² = 0.565
 (0.0174)
 9.688

jdenks = 0.876*Lmot, Errorvar.= 0.317 , R² = 0.346
 (0.0700) (0.0276)
 12.521 11.480

jleiss = 1.004*Lmot, Errorvar.= 0.289 , R² = 0.433

(0.0825) (0.0237)
12.170 12.183

$a_i = 1.000 * Int., R^2 = 1.000$

jaufm01 = 1.433*SA, Errorvar.= 0.840 , R² = 0.265
(0.166) (0.0603)
8.618 13.929

jaufm02 = 1.988*SA, Errorvar.= 0.756 , R² = 0.435
(0.287) (0.0619)
6.924 12.207

jaufm03 = 1.718*SA, Errorvar.= 0.574 , R² = 0.432
(0.248) (0.0468)
6.916 12.258

jaufm04 = 2.142*SA, Errorvar.= 0.478 , R² = 0.586
(0.301) (0.0513)
7.109 9.325

jaufm05 = 1.835*SA, Errorvar.= 0.632 , R² = 0.440
(0.269) (0.0556)
6.820 11.366

jaufm06 = 1.000*SA, Errorvar.= 0.917 , R² = 0.139
(0.0624)
14.698

jkrit01 = 1.000*Krit, Errorvar.= 0.581 , R² = 0.308
(0.0438)
13.256

jkrit02 = 1.462*Krit, Errorvar.= 0.290 , R² = 0.656
(0.144) (0.0398)
10.175 7.266

jkrit03 = 1.425*Krit, Errorvar.= 0.741 , R² = 0.415
(0.148) (0.0608)
9.608 12.190

jkrit04 = 1.014*Krit, Errorvar.= 0.486 , R² = 0.354
(0.0879) (0.0379)
11.534 12.814

jkrit05 = 1.064*Krit, Errorvar.= 1.377 , R² = 0.175
(0.149) (0.0951)
7.162 14.483

Error Covariance for note_m and x_note = 0.177
(0.0610)
2.909

Error Covariance for note_d and x_note = 0.298
(0.0480)
6.214

Error Covariance for note_d and note_m = 0.00836
(0.0417)
0.200

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.502
(0.0649)
7.746

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.128
(0.0423)
3.039

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.620
(0.0957)
6.477

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.0950
(0.0371)
2.559

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.187
(0.0556)
3.372

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0648
(0.0187)
3.470

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.073
(0.0168)
-4.312

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.205
(0.0436)
4.692

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.424
(0.0488)
8.692

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.183
(0.0317)
5.765

Structural Equations

belID = 0.104*BEG + 0.00287*Int - 0.511*Krit - 0.146*SA, Errorvar.= 0.825 , R² = 0.116
(0.0450) (0.00445) (0.109) (0.130) (0.0550)
2.317 0.645 -4.703 -1.127 14.980

BEG = 0.739*Leis - 0.271*Krit - 0.469*SA, Errorvar.= 0.894 , R² = 0.297
(0.0915) (0.117) (0.163) (0.109)
8.082 -2.316 -2.874 8.207

Leis = 1.312*Lmot - 0.339*ID + 0.0351*Int, Errorvar.= 0.118 , R² = 0.797
(0.248) (0.110) (0.00488) (0.0534)
5.287 -3.096 7.181 2.217

Lmot = 0.396*ID + 0.0152*Int - 0.230*Krit, Errorvar.= 0.0577 , R² = 0.736
(0.0438) (0.00197) (0.0467) (0.0140)

9.039 7.735 -4.929 4.114

ID = 1.418*SA, Errorvar.= 0.560 , R² = 0.346
 (0.251) (0.109)
 5.653 5.156

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	110.220 (7.175) 15.362		
Krit	0.433 (0.281) 1.544	0.259 (0.045) 5.714	
SA	0.080 (0.208) 0.383	0.042 (0.013) 3.211	0.148 (0.040) 3.726

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.932					
BEG	0.216	1.273				
Leis	0.080	0.430	0.584			
Lmot	0.024	0.145	0.233	0.219		
ID	-0.062	-0.009	0.142	0.327	0.856	
Int	0.526	4.248	5.954	1.622	0.113	110.220
Krit	-0.150	-0.122	-0.043	-0.029	0.060	0.433
SA	-0.049	-0.059	0.029	0.074	0.209	0.080

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.259	
SA	0.042	0.148

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 499
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1404.680 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1363.414 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 864.414
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (758.398 ; 978.062)

Minimum Fit Function Value = 2.976
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.831
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.607 ; 2.072)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0606
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0567 ; 0.0644)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 3.295
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (3.071 ; 3.536)
 ECVI for Saturated Model = 2.521
 ECVI for Independence Model = 26.787

Chi-Square for Independence Model with 561 Degrees of Freedom = 12575.456

Independence AIC = 12643.456
 Model AIC = 1555.414
 Saturated AIC = 1190.000
 Independence CAIC = 12818.865
 Model CAIC = 2050.688
 Saturated CAIC = 4259.662

Normed Fit Index (NFI) = 0.888
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.915
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.790
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.925
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.925
 Relative Fit Index (RFI) = 0.874

Critical N (CN) = 194.354

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.190
 Standardized RMR = 0.0648
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.855
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.827
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.717

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.233					
note_m	0.863	1.124				
note_d	0.707	0.357	0.837			
jidsta04	0.099	0.084	0.050	1.076		
jidsta06	0.138	0.117	0.070	0.418	3.555	
jidsta11	0.114	0.097	0.058	0.849	0.482	2.253
jidsta14	0.128	0.109	0.065	0.518	0.542	0.450
jidsta19	0.118	0.100	0.060	0.357	0.496	0.412
jidsta20	0.090	0.077	0.046	0.275	0.382	0.317
jidsta24	0.089	0.076	0.045	0.271	0.377	0.313
jidsta27	0.076	0.065	0.039	0.232	0.322	0.268
jidsta31	0.167	0.142	0.085	0.507	0.705	0.586
jbegab01	0.505	0.430	0.256	-0.005	-0.008	-0.006
jbegab02	0.485	0.413	0.246	-0.005	-0.007	-0.006
jbegab03	0.537	0.458	0.273	-0.006	-0.008	-0.007
jbegab04	0.405	0.345	0.206	-0.004	-0.006	-0.005
jbegab05	0.578	0.492	0.294	-0.006	-0.009	-0.007
jbegab06	0.519	0.442	0.264	-0.006	-0.008	-0.006
jemots	0.094	0.080	0.048	-0.037	-0.051	-0.042
jkogms	0.273	0.233	0.139	0.194	0.269	0.224
jdenks	0.239	0.204	0.122	0.170	0.236	0.196
jleiss	0.274	0.234	0.139	0.195	0.270	0.225
a_i	6.989	5.954	3.551	0.067	0.093	0.077
jaufm01	0.049	0.042	0.025	0.178	0.247	0.205
jaufm02	0.068	0.058	0.035	0.246	0.343	0.284

jaufm03	0.059	0.050	0.030	0.213	0.296	0.246
jaufm04	0.074	0.063	0.037	0.265	0.369	0.306
jaufm05	0.063	0.054	0.032	0.227	0.316	0.263
jaufm06	0.034	0.029	0.017	0.124	0.172	0.143
jkrit01	-0.051	-0.043	-0.026	0.036	0.049	0.041
jkrit02	-0.074	-0.063	-0.038	0.052	0.072	0.060
jkrit03	-0.073	-0.062	-0.037	0.051	0.070	0.059
jkrit04	-0.052	-0.044	-0.026	0.036	0.050	0.042
jkrit05	-0.054	-0.046	-0.028	0.038	0.053	0.044

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.478					
jidsta19	0.463	1.197				
jidsta20	0.356	0.326	1.825			
jidsta24	0.352	0.322	0.248	1.497		
jidsta27	0.301	0.275	0.212	0.209	1.632	
jidsta31	0.658	0.603	0.463	0.458	1.011	3.091
jbegab01	-0.007	-0.006	-0.005	-0.005	-0.004	-0.009
jbegab02	-0.007	-0.006	-0.005	-0.005	-0.004	-0.009
jbegab03	-0.007	-0.007	-0.005	-0.005	-0.004	-0.010
jbegab04	-0.006	-0.005	-0.004	-0.004	-0.003	-0.007
jbegab05	-0.008	-0.007	-0.006	-0.006	-0.005	-0.010
jbegab06	-0.007	-0.007	-0.005	-0.005	-0.004	-0.009
jemots	-0.048	-0.044	-0.034	-0.033	-0.028	-0.062
jkogms	0.251	0.230	0.177	0.175	0.149	0.327
jdenks	0.220	0.202	0.155	0.153	0.131	0.287
jleiss	0.252	0.231	0.178	0.176	0.150	0.328
a_i	0.087	0.080	0.061	0.061	0.052	0.113
jaufm01	0.231	0.211	0.162	0.160	0.137	0.300
jaufm02	0.320	0.293	0.225	0.222	0.190	0.416
jaufm03	0.276	0.253	0.195	0.192	0.164	0.360
jaufm04	0.345	0.315	0.243	0.240	0.205	0.448
jaufm05	0.295	0.270	0.208	0.205	0.176	0.384
jaufm06	0.161	0.147	0.113	0.112	0.096	0.209
jkrit01	0.046	0.042	0.033	0.032	0.027	0.060
jkrit02	0.068	0.062	0.048	0.047	0.040	0.088
jkrit03	0.066	0.060	0.046	0.046	0.039	0.086
jkrit04	0.047	0.043	0.033	0.033	0.028	0.061
jkrit05	0.049	0.045	0.035	0.034	0.029	0.064

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.505					
jbegab02	1.223	1.557				
jbegab03	1.355	1.397	1.891			
jbegab04	1.022	0.982	1.089	1.631		
jbegab05	1.458	1.401	1.553	1.171	2.706	
jbegab06	1.309	1.257	1.394	1.051	1.687	2.072
jemots	0.216	0.207	0.230	0.173	0.247	0.222
jkogms	0.145	0.139	0.154	0.117	0.166	0.149
jdenks	0.127	0.122	0.135	0.102	0.146	0.131
jleiss	0.146	0.140	0.155	0.117	0.167	0.150
a_i	4.248	4.079	4.523	3.412	4.866	4.367
jaufm01	-0.085	-0.081	-0.090	-0.068	-0.097	-0.087
jaufm02	-0.117	-0.113	-0.125	-0.094	-0.134	-0.121
jaufm03	-0.101	-0.097	-0.108	-0.081	-0.116	-0.104
jaufm04	-0.126	-0.121	-0.135	-0.102	-0.145	-0.130

jaufm05	-0.108	-0.104	-0.115	-0.087	-0.124	-0.111
jaufm06	-0.059	-0.057	-0.063	-0.047	-0.068	-0.061
jkrit01	-0.122	-0.117	-0.130	-0.098	-0.140	-0.125
jkrit02	-0.178	-0.171	-0.190	-0.143	-0.204	-0.183
jkrit03	-0.174	-0.167	-0.185	-0.140	-0.199	-0.179
jkrit04	-0.124	-0.119	-0.132	-0.099	-0.142	-0.127
jkrit05	-0.130	-0.125	-0.138	-0.104	-0.149	-0.134

Fitted Covariance Matrix

	jemots	jkogms	jdenks	jeleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.932					
jkogms	0.024	0.387				
jdenks	0.021	0.256	0.485			
jeleiss	0.024	0.219	0.120	0.509		
a_i	0.526	1.622	1.422	1.629	110.220	
jaufm01	-0.070	0.107	0.093	0.107	0.115	1.143
jaufm02	-0.098	0.148	0.130	0.148	0.159	0.421
jaufm03	-0.084	0.128	0.112	0.128	0.137	0.364
jaufm04	-0.105	0.159	0.140	0.160	0.171	0.453
jaufm05	-0.090	0.136	0.120	0.137	0.147	0.388
jaufm06	-0.049	0.074	0.065	0.075	0.080	0.635
jkrit01	-0.150	-0.029	-0.026	-0.029	0.433	0.061
jkrit02	-0.219	-0.043	-0.037	-0.043	0.634	0.089
jkrit03	-0.214	-0.042	-0.036	-0.042	0.618	0.087
jkrit04	-0.152	-0.030	-0.026	-0.030	0.440	0.062
jkrit05	-0.160	-0.031	-0.027	-0.031	0.461	0.065

Fitted Covariance Matrix

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	1.339					
jaufm03	0.504	1.009				
jaufm04	0.628	0.543	1.155			
jaufm05	0.538	0.465	0.785	1.129		
jaufm06	0.293	0.254	0.316	0.271	1.065	
jkrit01	0.084	0.073	0.091	0.078	0.042	0.840
jkrit02	0.123	0.106	0.133	0.114	0.062	0.378
jkrit03	0.120	0.104	0.129	0.111	0.060	0.368
jkrit04	0.085	0.074	0.092	0.079	0.043	0.445
jkrit05	0.090	0.077	0.097	0.083	0.045	0.275

Fitted Covariance Matrix

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	0.842			
jkrit03	0.539	1.266		
jkrit04	0.383	0.374	0.752	
jkrit05	0.402	0.392	0.279	1.670

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.017					
note_m	0.015	0.012				
note_d	0.009	0.007	0.004			
jidsta04	0.171	0.033	0.222	0.012		
jidsta06	0.169	-0.084	0.292	0.044	0.000	

jidsta11	0.154	-0.006	0.216	0.022	0.101	0.000
jidsta14	-0.020	-0.026	0.052	0.046	-0.131	0.169
jidsta19	0.046	-0.024	0.107	-0.058	0.107	-0.111
jidsta20	0.081	0.091	-0.014	-0.059	0.039	-0.051
jidsta24	-0.032	-0.063	0.014	-0.041	0.055	0.077
jidsta27	0.151	0.079	0.011	-0.122	0.097	-0.241
jidsta31	0.196	-0.004	0.231	-0.093	0.239	0.031
jbegab01	-0.104	-0.049	-0.036	-0.071	-0.253	0.192
jbegab02	0.143	0.079	0.121	0.075	0.028	0.360
jbegab03	-0.010	-0.031	0.007	0.017	-0.092	0.279
jbegab04	-0.112	-0.169	0.010	0.068	0.019	0.194
jbegab05	0.094	0.097	0.048	0.068	0.141	0.325
jbegab06	0.033	-0.023	0.105	0.116	-0.102	0.266
jemots	-0.043	-0.010	-0.055	0.030	0.155	0.261
jkogms	0.007	0.013	-0.036	0.038	-0.017	0.091
jdenks	-0.038	-0.044	-0.020	0.106	0.057	0.127
jleiss	0.089	0.009	0.065	-0.030	-0.085	0.027
a_i	0.028	0.347	0.067	1.399	0.521	1.293
jaufm01	0.023	0.011	0.073	0.093	0.012	-0.152
jaufm02	0.028	-0.047	0.203	0.138	-0.082	-0.130
jaufm03	0.029	-0.014	0.136	0.081	-0.068	-0.079
jaufm04	-0.055	-0.075	0.100	0.079	-0.106	-0.204
jaufm05	-0.008	0.019	0.076	0.068	-0.080	-0.261
jaufm06	-0.066	-0.086	-0.037	-0.009	0.012	-0.093
jkrit01	-0.096	-0.027	0.000	0.064	0.103	-0.043
jkrit02	0.010	0.009	0.019	-0.098	-0.110	-0.119
jkrit03	0.170	0.137	0.140	-0.002	-0.003	-0.157
jkrit04	-0.060	-0.053	0.015	-0.003	-0.022	-0.132
jkrit05	-0.190	-0.141	-0.070	-0.168	-0.597	-0.113

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.016	0.000				
jidsta20	-0.037	0.028	0.000			
jidsta24	0.048	-0.056	-0.086	0.000		
jidsta27	-0.139	0.081	0.200	0.108	0.000	
jidsta31	-0.214	0.098	0.235	0.004	0.000	0.000
jbegab01	-0.121	-0.352	-0.111	0.100	-0.138	-0.043
jbegab02	0.068	-0.055	0.034	0.163	-0.034	0.305
jbegab03	-0.009	-0.112	0.026	0.163	-0.065	0.283
jbegab04	0.121	-0.004	-0.055	0.105	-0.082	0.074
jbegab05	-0.044	-0.084	-0.148	0.102	-0.131	0.201
jbegab06	0.114	-0.057	0.005	0.224	-0.059	0.157
jemots	0.035	-0.073	0.101	0.005	0.115	-0.046
jkogms	-0.015	-0.028	0.021	0.052	0.080	0.018
jdenks	0.061	-0.052	-0.005	0.022	-0.003	0.000
jleiss	-0.017	-0.013	0.019	-0.007	0.069	0.087
a_i	0.287	0.392	0.320	1.651	1.526	0.685
jaufm01	0.153	0.146	0.046	-0.150	-0.029	-0.056
jaufm02	0.077	0.014	-0.157	-0.130	-0.101	-0.260
jaufm03	0.046	0.093	-0.102	-0.002	-0.048	-0.168
jaufm04	0.096	0.096	-0.049	0.016	-0.101	-0.163
jaufm05	0.053	0.082	-0.098	-0.011	-0.162	-0.033
jaufm06	0.093	0.028	0.139	-0.036	0.006	0.096
jkrit01	0.125	0.055	-0.018	0.093	-0.054	0.038
jkrit02	0.014	0.022	-0.035	0.183	-0.048	0.105
jkrit03	0.100	0.039	0.013	0.146	0.031	0.170
jkrit04	0.025	0.013	0.010	0.082	-0.086	-0.012
jkrit05	-0.006	-0.023	-0.074	-0.050	-0.046	-0.208

Fitted Residuals

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	0.008					
jbegab02	0.008	0.007				
jbegab03	0.053	0.008	0.009			
jbegab04	-0.010	-0.020	0.011	0.005		
jbegab05	0.028	-0.006	-0.020	0.050	0.010	
jbegab06	-0.042	-0.004	-0.003	0.103	0.009	0.008
jemots	-0.063	0.001	0.045	-0.031	-0.032	0.026
jkogms	-0.101	0.067	-0.002	-0.019	-0.001	0.029
jdenks	-0.139	0.037	0.012	-0.013	-0.069	-0.015
jleiss	-0.124	0.099	-0.027	0.045	-0.009	0.038
a_i	-0.174	0.792	0.276	-1.543	0.890	-0.141
jaufm01	-0.261	-0.100	-0.139	0.076	-0.093	-0.061
jaufm02	-0.159	0.013	-0.130	0.143	-0.033	-0.015
jaufm03	-0.128	0.104	0.004	0.115	0.028	0.107
jaufm04	-0.146	0.052	0.024	0.089	-0.042	0.036
jaufm05	-0.261	0.013	-0.067	-0.012	0.009	-0.029
jaufm06	-0.287	-0.023	-0.032	0.036	-0.045	0.019
jkrit01	-0.075	-0.052	-0.019	-0.163	-0.031	-0.077
jkrit02	0.093	0.055	0.118	0.086	0.093	0.093
jkrit03	-0.355	-0.100	-0.107	-0.117	-0.152	-0.059
jkrit04	-0.036	-0.081	-0.079	-0.177	0.028	-0.049
jkrit05	0.153	-0.026	0.024	0.037	-0.151	-0.026

Fitted Residuals

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.000					
jkogms	0.047	0.007				
jdenks	0.080	0.006	0.005			
jleiss	-0.030	0.007	0.006	0.007		
a_i	0.014	0.239	0.089	0.382	0.000	
jaufm01	0.027	-0.007	0.058	0.007	-0.534	0.000
jaufm02	-0.078	-0.039	0.026	-0.055	-0.129	0.030
jaufm03	0.012	-0.024	0.009	-0.012	0.289	-0.060
jaufm04	0.032	0.016	0.070	-0.019	-0.137	-0.009
jaufm05	-0.041	-0.001	0.030	-0.042	-0.213	0.024
jaufm06	-0.037	0.001	0.001	0.037	-1.270	0.000
jkrit01	0.025	0.031	0.022	0.017	0.178	-0.032
jkrit02	0.016	-0.012	-0.003	0.012	-0.035	-0.091
jkrit03	-0.008	0.010	0.041	0.080	-0.017	0.033
jkrit04	-0.035	-0.004	-0.051	0.012	-0.028	-0.121
jkrit05	-0.037	-0.091	-0.137	0.054	0.070	-0.092

Fitted Residuals

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	0.000					
jaufm03	0.051	0.000				
jaufm04	-0.025	0.017	0.000			
jaufm05	-0.003	-0.031	0.000	0.000		
jaufm06	-0.017	-0.123	0.038	0.104	0.000	
jkrit01	0.039	0.049	0.080	0.059	0.116	0.000
jkrit02	-0.066	-0.002	-0.033	0.002	-0.022	0.003
jkrit03	0.070	0.174	0.036	0.118	-0.020	0.001
jkrit04	-0.083	0.006	0.000	-0.003	-0.079	0.000

jkrit05 -0.023 0.082 -0.040 -0.145 -0.088 -0.103

Fitted Residuals

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	0.000			
jkrit03	0.011	0.000		
jkrit04	-0.004	-0.012	0.000	
jkrit05	0.044	-0.072	-0.011	0.000

Summary Statistics for Fitted Residuals

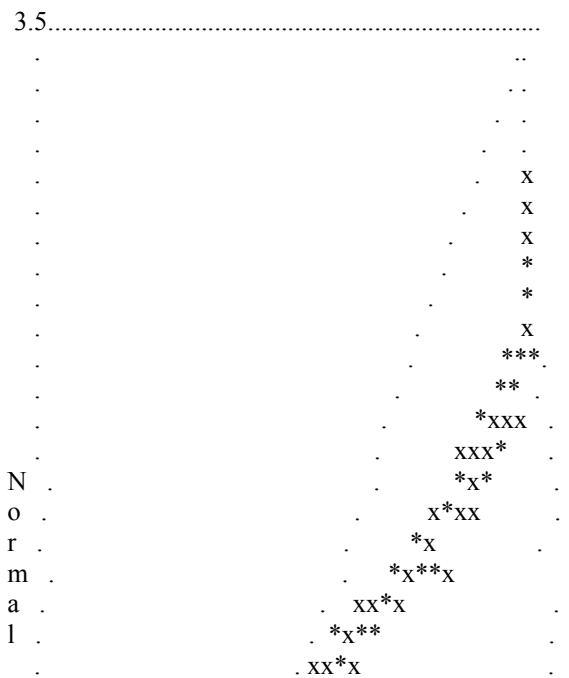
Smallest Fitted Residual = -1.543
 Median Fitted Residual = 0.001
 Largest Fitted Residual = 1.651

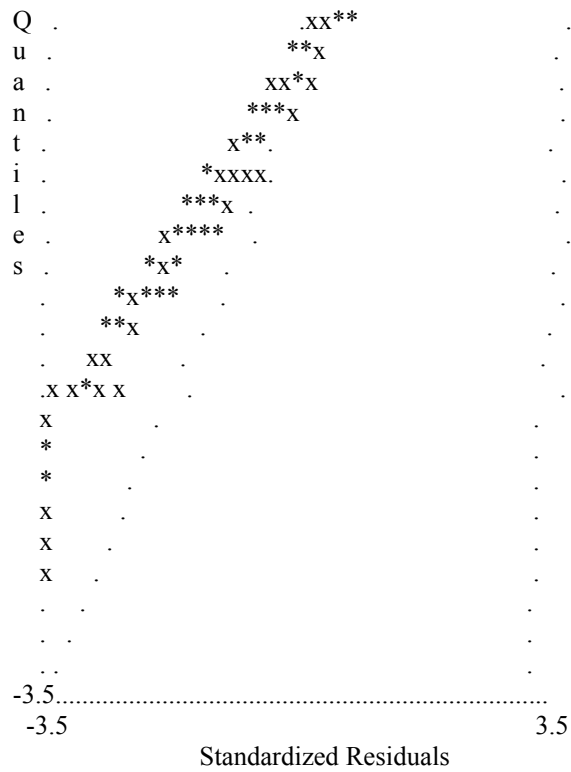
Stemleaf Plot

```

-14|4
-12|7
-10|
- 8|
- 6|0
- 4|3
- 2|6596666541110
- 0|987777666666555555444444433333332222211111110000000000999999999+95
  0|1111111111111111111111111111111111111111111111111111111111111222222222222222+85
  2|00002223344678889990225689
  4|2
  6|99
  8|9
 10|
 12|9
 14|03
 16|5
    
```

Qplot of Standardized Residuals





Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.897	--	--
note_m	--	--	0.764	--	--
note_d	--	--	0.456	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.548
jidsta06	--	--	--	--	0.762
jidsta11	--	--	--	--	0.633
jidsta14	--	--	--	--	0.711
jidsta19	--	--	--	--	0.651
jidsta20	--	--	--	--	0.501
jidsta24	--	--	--	--	0.495
jidsta27	--	--	--	--	0.423
jidsta31	--	--	--	--	0.925
jbegab01	--	1.128	--	--	--
jbegab02	--	1.084	--	--	--
jbegab03	--	1.201	--	--	--
jbegab04	--	0.906	--	--	--
jbegab05	--	1.293	--	--	--
jbegab06	--	1.160	--	--	--
jemots	0.966	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.468	--
jdenks	--	--	--	0.410	--
jleiss	--	--	--	0.469	--

LAMBDA-X

Int	Krit	SA
-----	------	----

a_i	10.499	--	--
jaufm01	--	--	0.551
jaufm02	--	--	0.764
jaufm03	--	--	0.660
jaufm04	--	--	0.823
jaufm05	--	--	0.705
jaufm06	--	--	0.384
jkrit01	--	0.508	--
jkrit02	--	0.743	--
jkrit03	--	0.725	--
jkrit04	--	0.516	--
jkrit05	--	0.541	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	0.122	--	--	--
BEG	--	--	0.501	--	--
Leis	--	--	--	0.802	-0.411
Lmot	--	--	--	--	0.784
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.031	-0.269	-0.058
BEG	--	-0.122	-0.160
Leis	0.482	--	--
Lmot	0.342	-0.250	--
ID	--	--	0.589

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	0.198	1.000				
Leis	0.108	0.499	1.000			
Lmot	0.053	0.275	0.651	1.000		
ID	-0.069	-0.009	0.201	0.756	1.000	
Int	0.052	0.359	0.742	0.330	0.012	1.000
Krit	-0.305	-0.213	-0.112	-0.122	0.128	0.081
SA	-0.133	-0.136	0.100	0.414	0.589	0.020

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.217	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
0.884	0.703	0.203	0.264	0.654

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	0.077	-0.296	-0.070
BEG	0.379	-0.223	-0.095
Leis	0.756	-0.201	0.128
Lmot	0.342	-0.250	0.461
ID	--	--	0.589

P.9 Bilinguale Klasse, Emotionskontrolle

Number of Iterations =121

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$x_note = 1.351 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.280, R^2 = 0.758$$

(0.0764)	(0.0732)
17.687	3.830

$$note_m = 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.402, R^2 = 0.545$$

(0.0533)	
7.543	

$$note_d = 0.803 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.296, R^2 = 0.512$$

(0.0677)	(0.0365)
11.868	8.112

$$jidsta04 = 0.698 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.040, R^2 = 0.155$$

(0.128)	(0.0758)
5.431	13.724

$$jidsta06 = 0.559 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.698, R^2 = 0.149$$

(0.104)	(0.0512)
5.399	13.649

$$jidsta11 = 0.808 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.725, R^2 = 0.129$$

(0.157)	(0.125)
5.154	13.774

$$jidsta14 = 0.749 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.784, R^2 = 0.219$$

(0.125)	(0.0598)
6.014	13.114

$$jidsta19 = 0.964 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.490, R^2 = 0.427$$

(0.139)	(0.0453)
6.915	10.821

$$jidsta20 = 0.898 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.306, R^2 = 0.195$$

(0.154)	(0.0980)
5.836	13.318

$$jidsta24 = 1.064 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.629, R^2 = 0.145$$

(0.199)	(0.192)
5.345	13.682

$\text{jidsta27} = 0.712 \cdot \text{ID}$, Errorvar.= 1.221 , $R^2 = 0.140$
(0.113) (0.0893)
6.285 13.674

$\text{jidsta31} = 1.000 \cdot \text{ID}$, Errorvar.= 1.841 , $R^2 = 0.176$
(0.137)
13.434

$\text{jbegab01} = 1.000 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 1.329 , $R^2 = 0.548$
(0.104)
12.729

$\text{jbegab02} = 1.005 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 0.805 , $R^2 = 0.669$
(0.0608) (0.0744)
16.527 10.819

$\text{jbegab03} = 1.080 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 0.686 , $R^2 = 0.733$
(0.0621) (0.0696)
17.392 9.858

$\text{jbegab04} = 0.666 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 0.513 , $R^2 = 0.583$
(0.0429) (0.0412)
15.549 12.449

$\text{jbegab05} = 0.815 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 0.777 , $R^2 = 0.580$
(0.0533) (0.0653)
15.295 11.890

$\text{jbegab06} = 1.198 \cdot \text{BEG}$, Errorvar.= 1.109 , $R^2 = 0.676$
(0.0719) (0.103)
16.660 10.807

$\text{jemots} = 1.000 \cdot \text{belID}$, $R^2 = 1.000$

$\text{jkogms} = 1.000 \cdot \text{Lmot}$, Errorvar.= 0.199 , $R^2 = 0.448$
(0.0191)
10.427

$\text{jdenks} = 1.095 \cdot \text{Lmot}$, Errorvar.= 0.313 , $R^2 = 0.382$
(0.102) (0.0355)
10.712 8.812

$\text{jleiss} = 1.300 \cdot \text{Lmot}$, Errorvar.= 0.205 , $R^2 = 0.571$
(0.125) (0.0262)
10.399 7.812

$\text{a}_i = 1.000 \cdot \text{Int}$, $R^2 = 1.000$

$\text{jaufm01} = 0.687 \cdot \text{SA}$, Errorvar.= 1.026 , $R^2 = 0.0760$
(0.109) (0.0725)
6.315 14.158

$\text{jaufm02} = 1.720 \cdot \text{SA}$, Errorvar.= 0.873 , $R^2 = 0.377$
(0.277) (0.0734)
6.200 11.905

$\text{jaufm03} = 1.777 \cdot \text{SA}$, Errorvar.= 0.486 , $R^2 = 0.537$

(0.275) (0.0515)
6.461 9.442

jaufm04 = 1.917*SA, Errorvar.= 0.721 , R² = 0.477
(0.300) (0.0691)
6.381 10.434

jaufm05 = 1.654*SA, Errorvar.= 1.278 , R² = 0.277
(0.284) (0.102)
5.812 12.528

jaufm06 = 1.000*SA, Errorvar.= 1.167 , R² = 0.133
(0.0841)
13.867

jkrit01 = 1.000*Krit, Errorvar.= 0.646 , R² = 0.160
(0.0478)
13.521

jkrit02 = 1.955*Krit, Errorvar.= 0.644 , R² = 0.422
(0.293) (0.0578)
6.666 11.132

jkrit03 = 2.612*Krit, Errorvar.= 0.596 , R² = 0.585
(0.382) (0.0733)
6.840 8.127

jkrit04 = 1.621*Krit, Errorvar.= 0.502 , R² = 0.392
(0.211) (0.0436)
7.692 11.508

jkrit05 = 1.559*Krit, Errorvar.= 1.600 , R² = 0.158
(0.289) (0.117)
5.386 13.692

Error Covariance for note_m and x_note = 0.0842
(0.0556)
1.516

Error Covariance for note_d and x_note = 0.123
(0.0464)
2.660

Error Covariance for note_d and note_m = -0.038
(0.0362)
-1.063

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.545
(0.0731)
7.455

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.191
(0.0447)
4.274

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.427
(0.0824)
5.180

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.213
 (0.0572)
 3.715

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = -0.004
 (0.0599)
 -0.069

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0849
 (0.0225)
 3.768

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.081
 (0.0202)
 -4.014

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.371
 (0.0665)
 5.581

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.649
 (0.0645)
 10.050

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.161
 (0.0343)
 4.696

Structural Equations

belID = 0.127*BEG + 0.00411*Int - 1.052*Krit - 0.0694*SA, Errorvar.= 0.664 , R² = 0.224
 (0.0378) (0.00464) (0.202) (0.121) (0.0491)
 3.366 0.885 -5.199 -0.572 13.524

BEG = 0.988*Leis - 0.354*Krit - 0.00370*SA, Errorvar.= 1.116 , R² = 0.308
 (0.126) (0.211) (0.172) (0.137)
 7.828 -1.675 -0.0215 8.121

Leis = 1.016*Lmot - 0.129*ID + 0.0348*Int, Errorvar.= 0.149 , R² = 0.691
 (0.151) (0.0760) (0.00374) (0.0435)
 6.737 -1.699 9.293 3.416

Lmot = 0.366*ID + 0.0126*Int - 0.252*Krit, Errorvar.= 0.0947 , R² = 0.413
 (0.0637) (0.00222) (0.0748) (0.0169)
 5.736 5.672 -3.364 5.595

ID = 1.020*SA, Errorvar.= 0.207 , R² = 0.473
 (0.207) (0.0579)
 4.920 3.575

Reduced Form Equations

belID = 0.0101*Int - 1.130*Krit - 0.0388*SA, Errorvar.= 0.686, R² = 0.198
 (0.00436) (0.209) (0.122)
 2.315 -5.406 -0.317

BEG = 0.0470*Int - 0.606*Krit + 0.240*SA, Errorvar.= 1.368, R² = 0.152
 (0.00604) (0.226) (0.175)

7.780 -2.677 1.371

Leis = 0.0476*Int - 0.256*Krit + 0.247*SA, Errorvar.= 0.259, R² = 0.463
 (0.00380) (0.0807) (0.0712)
 12.522 -3.166 3.467

Lmot = 0.0126*Int - 0.252*Krit + 0.373*SA, Errorvar.= 0.122, R² = 0.242
 (0.00222) (0.0748) (0.0752)
 5.672 -3.364 4.956

ID = 0.0*Int + 0.0*Krit + 1.020*SA, Errorvar.= 0.207, R² = 0.473
 (0.207)
 4.920

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	91.901 (6.334) 14.509		
Krit	0.039 (0.189) 0.204	0.123 (0.034) 3.665	
SA	0.110 (0.225) 0.488	0.048 (0.013) 3.571	0.179 (0.052) 3.410

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.856					
BEG	0.286	1.613				
Leis	0.096	0.481	0.481			
Lmot	0.039	0.190	0.188	0.161		
ID	-0.054	0.069	0.088	0.133	0.393	
Int	0.879	4.321	4.389	1.188	0.112	91.901
Krit	-0.141	-0.061	-0.018	-0.013	0.048	0.039
SA	-0.060	0.019	0.037	0.056	0.182	0.110

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.123	
SA	0.048	0.179

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 499
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1304.670 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1258.507 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 759.507
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (658.810 ; 867.870)

Minimum Fit Function Value = 3.099
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.804
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.565 ; 2.061)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0601
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0560 ; 0.0643)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 3.445
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (3.206 ; 3.703)
 ECVI for Saturated Model = 2.827
 ECVI for Independence Model = 25.176

Chi-Square for Independence Model with 561 Degrees of Freedom = 10531.036

Independence AIC = 10599.036
 Model AIC = 1450.507
 Saturated AIC = 1190.000
 Independence CAIC = 10770.566
 Model CAIC = 1934.828
 Saturated CAIC = 4191.778

Normed Fit Index (NFI) = 0.876
 Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.909
 Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.779
 Comparative Fit Index (CFI) = 0.919
 Incremental Fit Index (IFI) = 0.920
 Relative Fit Index (RFI) = 0.861

Critical N (CN) = 186.682

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.187
 Standardized RMR = 0.0635
 Goodness of Fit Index (GFI) = 0.850
 Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.822
 Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.713

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	1.158					
note_m	0.734	0.883				
note_d	0.645	0.348	0.607			
jidsta04	0.083	0.061	0.049	1.232		
jidsta06	0.066	0.049	0.040	0.153	0.821	
jidsta11	0.096	0.071	0.057	0.766	0.177	1.982
jidsta14	0.089	0.066	0.053	0.396	0.164	0.238
jidsta19	0.115	0.085	0.068	0.264	0.212	0.306
jidsta20	0.107	0.079	0.064	0.246	0.197	0.285
jidsta24	0.127	0.094	0.075	0.291	0.233	0.338
jidsta27	0.085	0.063	0.050	0.195	0.156	0.226
jidsta31	0.119	0.088	0.071	0.274	0.219	0.317
jbegab01	0.650	0.481	0.387	0.048	0.039	0.056
jbegab02	0.653	0.484	0.389	0.049	0.039	0.056
jbegab03	0.702	0.520	0.418	0.052	0.042	0.060
jbegab04	0.433	0.321	0.258	0.032	0.026	0.037
jbegab05	0.530	0.392	0.315	0.039	0.032	0.046

jbegab06	0.779	0.577	0.463	0.058	0.046	0.067
jemots	0.129	0.096	0.077	-0.038	-0.030	-0.044
jkogms	0.254	0.188	0.151	0.093	0.074	0.107
jdenks	0.278	0.206	0.166	0.101	0.081	0.118
jleiss	0.330	0.245	0.196	0.120	0.096	0.139
a_i	5.927	4.389	3.526	0.078	0.063	0.091
jaufm01	0.035	0.026	0.021	0.087	0.070	0.101
jaufm02	0.086	0.064	0.051	0.219	0.175	0.253
jaufm03	0.089	0.066	0.053	0.226	0.181	0.262
jaufm04	0.096	0.071	0.057	0.244	0.195	0.282
jaufm05	0.083	0.062	0.049	0.210	0.168	0.243
jaufm06	0.050	0.037	0.030	0.127	0.102	0.147
jkrit01	-0.024	-0.018	-0.014	0.034	0.027	0.039
jkrit02	-0.047	-0.035	-0.028	0.066	0.053	0.077
jkrit03	-0.063	-0.047	-0.038	0.088	0.071	0.102
jkrit04	-0.039	-0.029	-0.023	0.055	0.044	0.064
jkrit05	-0.038	-0.028	-0.022	0.053	0.042	0.061

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.004					
jidsta19	0.283	0.855				
jidsta20	0.264	0.340	1.622			
jidsta24	0.313	0.403	0.375	3.073		
jidsta27	0.209	0.269	0.251	0.297	1.420	
jidsta31	0.294	0.379	0.353	0.418	0.706	2.234
jbegab01	0.052	0.067	0.062	0.074	0.049	0.069
jbegab02	0.052	0.067	0.062	0.074	0.050	0.070
jbegab03	0.056	0.072	0.067	0.079	0.053	0.075
jbegab04	0.035	0.044	0.041	0.049	0.033	0.046
jbegab05	0.042	0.054	0.051	0.060	0.040	0.056
jbegab06	0.062	0.080	0.074	0.088	0.059	0.083
jemots	-0.041	-0.052	-0.049	-0.058	-0.039	-0.054
jkogms	0.099	0.128	0.119	0.141	0.095	0.133
jdenks	0.109	0.140	0.131	0.155	0.103	0.145
jleiss	0.129	0.166	0.155	0.184	0.123	0.173
a_i	0.084	0.108	0.101	0.119	0.080	0.112
jaufm01	0.094	0.121	0.112	0.133	0.089	0.125
jaufm02	0.235	0.302	0.281	0.333	0.223	0.313
jaufm03	0.242	0.312	0.291	0.344	0.230	0.324
jaufm04	0.261	0.336	0.314	0.371	0.248	0.349
jaufm05	0.226	0.290	0.271	0.320	0.214	0.301
jaufm06	0.136	0.176	0.164	0.194	0.130	0.182
jkrit01	0.036	0.047	0.044	0.052	0.035	0.048
jkrit02	0.071	0.091	0.085	0.101	0.067	0.095
jkrit03	0.095	0.122	0.114	0.135	0.090	0.127
jkrit04	0.059	0.076	0.071	0.084	0.056	0.079
jkrit05	0.057	0.073	0.068	0.080	0.054	0.076

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.941					
jbegab02	1.621	2.434				
jbegab03	1.742	1.963	2.567			
jbegab04	1.075	1.080	1.161	1.229		
jbegab05	1.315	1.321	1.420	0.876	1.848	
jbegab06	1.932	1.942	2.087	1.288	1.571	3.424
jemots	0.286	0.288	0.309	0.191	0.233	0.343

jkogms	0.190	0.191	0.205	0.127	0.155	0.228
jdenks	0.208	0.209	0.225	0.139	0.170	0.249
jleiss	0.247	0.248	0.267	0.165	0.201	0.296
a_i	4.321	4.343	4.667	2.880	3.522	5.177
jaufm01	0.013	0.013	0.014	0.009	0.011	0.016
jaufm02	0.033	0.033	0.036	0.022	0.027	0.040
jaufm03	0.034	0.034	0.037	0.023	0.028	0.041
jaufm04	0.037	0.037	0.040	0.025	0.030	0.044
jaufm05	0.032	0.032	0.034	0.021	0.026	0.038
jaufm06	0.019	0.019	0.021	0.013	0.016	0.023
jkrit01	-0.061	-0.062	-0.066	-0.041	-0.050	-0.074
jkrit02	-0.120	-0.121	-0.130	-0.080	-0.098	-0.144
jkrit03	-0.160	-0.161	-0.173	-0.107	-0.131	-0.192
jkrit04	-0.100	-0.100	-0.108	-0.066	-0.081	-0.119
jkrit05	-0.096	-0.096	-0.103	-0.064	-0.078	-0.115

Fitted Covariance Matrix

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.856					
jkogms	0.039	0.360				
jdenks	0.042	0.262	0.507			
jleiss	0.050	0.210	0.149	0.478		
a_i	0.879	1.188	1.301	1.544	91.901	
jaufm01	-0.041	0.039	0.042	0.050	0.076	1.111
jaufm02	-0.102	0.096	0.105	0.125	0.189	0.211
jaufm03	-0.106	0.100	0.109	0.129	0.196	0.218
jaufm04	-0.114	0.107	0.118	0.140	0.211	0.235
jaufm05	-0.098	0.093	0.101	0.120	0.182	0.203
jaufm06	-0.060	0.056	0.061	0.073	0.110	0.772
jkrit01	-0.141	-0.013	-0.014	-0.017	0.039	0.033
jkrit02	-0.275	-0.025	-0.027	-0.032	0.075	0.064
jkrit03	-0.367	-0.033	-0.037	-0.043	0.101	0.085
jkrit04	-0.228	-0.021	-0.023	-0.027	0.063	0.053
jkrit05	-0.219	-0.020	-0.022	-0.026	0.060	0.051

Fitted Covariance Matrix

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	1.402					
jaufm03	0.546	1.050				
jaufm04	0.589	0.608	1.377			
jaufm05	0.508	0.525	0.937	1.767		
jaufm06	0.307	0.317	0.342	0.295	1.345	
jkrit01	0.082	0.084	0.091	0.079	0.048	0.770
jkrit02	0.160	0.165	0.178	0.154	0.093	0.241
jkrit03	0.214	0.221	0.238	0.205	0.124	0.322
jkrit04	0.133	0.137	0.148	0.127	0.077	0.361
jkrit05	0.127	0.132	0.142	0.123	0.074	0.192

Fitted Covariance Matrix

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	1.114			
jkrit03	0.629	1.436		
jkrit04	0.390	0.522	0.826	
jkrit05	0.375	0.501	0.311	1.899

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	-0.007					
note_m	-0.005	-0.004				
note_d	-0.004	-0.003	-0.002			
jidsta04	0.210	0.024	0.132	0.023		
jidsta06	-0.021	-0.034	0.008	0.019	0.000	
jidsta11	0.244	-0.005	0.170	0.036	-0.084	0.000
jidsta14	0.015	-0.003	0.019	0.047	-0.013	0.147
jidsta19	-0.060	-0.081	0.012	-0.096	0.034	-0.037
jidsta20	-0.086	-0.152	-0.041	-0.017	0.014	0.017
jidsta24	-0.084	-0.075	-0.036	-0.089	-0.077	-0.063
jidsta27	0.114	0.049	0.093	-0.132	0.026	-0.082
jidsta31	-0.010	-0.041	0.061	-0.127	0.043	0.032
jbegab01	-0.136	-0.135	-0.054	0.119	-0.169	0.143
jbegab02	0.215	0.117	0.146	0.173	-0.141	0.383
jbegab03	0.022	0.028	0.072	0.182	-0.156	0.192
jbegab04	-0.097	-0.077	-0.036	0.127	0.005	0.066
jbegab05	0.013	0.054	0.039	0.169	-0.025	0.108
jbegab06	-0.076	-0.070	-0.016	0.164	-0.013	0.181
jemots	0.000	0.007	-0.013	0.036	0.060	0.100
jkogms	-0.029	0.011	-0.047	0.037	0.014	0.067
jdenks	-0.042	-0.041	-0.048	0.146	0.023	0.111
jleiss	0.057	-0.039	0.029	-0.014	-0.058	0.030
a_i	-0.252	0.365	-0.064	0.967	-0.536	1.042
jaufm01	-0.026	-0.078	-0.024	-0.013	0.105	-0.055
jaufm02	-0.049	-0.117	0.018	0.081	-0.014	-0.076
jaufm03	0.059	0.043	0.023	0.173	-0.040	-0.030
jaufm04	-0.039	-0.072	0.028	0.151	0.100	0.069
jaufm05	0.013	-0.012	0.016	0.064	-0.025	-0.038
jaufm06	-0.001	-0.039	-0.031	-0.027	0.058	0.039
jkrit01	0.015	-0.046	-0.053	0.015	0.032	-0.021
jkrit02	-0.002	-0.046	-0.048	0.025	-0.056	0.027
jkrit03	0.059	0.025	0.057	-0.007	-0.086	-0.192
jkrit04	-0.014	-0.031	0.014	-0.027	-0.058	-0.134
jkrit05	-0.076	-0.061	-0.096	0.036	-0.296	-0.053

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	0.013	0.000				
jidsta20	-0.045	-0.014	0.000			
jidsta24	-0.110	0.099	-0.032	0.000		
jidsta27	0.015	0.057	-0.042	-0.162	0.000	
jidsta31	0.031	-0.048	0.146	-0.039	0.000	0.000
jbegab01	-0.174	-0.095	-0.049	0.084	0.036	-0.329
jbegab02	-0.144	-0.157	-0.143	-0.018	0.248	0.047
jbegab03	-0.167	-0.218	-0.199	-0.107	0.086	-0.172
jbegab04	-0.062	-0.015	-0.103	0.180	0.047	-0.055
jbegab05	-0.163	-0.038	0.115	0.132	0.094	0.098
jbegab06	-0.023	-0.039	-0.021	0.208	0.227	0.060
jemots	0.064	-0.078	0.038	0.030	0.050	0.043
jkogms	-0.017	-0.042	0.016	0.095	0.080	0.079
jdenks	-0.002	-0.010	0.051	0.228	-0.033	0.038
jleiss	-0.046	-0.048	0.006	-0.030	0.055	0.046
a_i	-0.578	-0.440	-0.010	-1.714	0.282	-0.717
jaufm01	0.020	0.059	0.001	-0.035	0.112	0.141
jaufm02	0.079	-0.018	-0.047	-0.142	-0.004	-0.124
jaufm03	0.006	0.047	-0.003	-0.030	0.009	-0.116

jaufm04	-0.007	-0.007	0.000	0.000	-0.066	-0.028
jaufm05	0.017	-0.046	0.005	-0.032	-0.009	0.013
jaufm06	0.051	0.060	0.021	-0.099	0.114	0.054
jkrit01	0.068	0.115	0.116	0.067	-0.026	0.060
jkrit02	-0.077	-0.101	-0.127	0.050	-0.177	-0.157
jkrit03	-0.069	0.054	0.011	0.006	-0.063	-0.036
jkrit04	-0.063	0.021	0.080	0.153	-0.024	0.024
jkrit05	-0.179	-0.076	-0.139	-0.017	-0.186	-0.314

Fitted Residuals

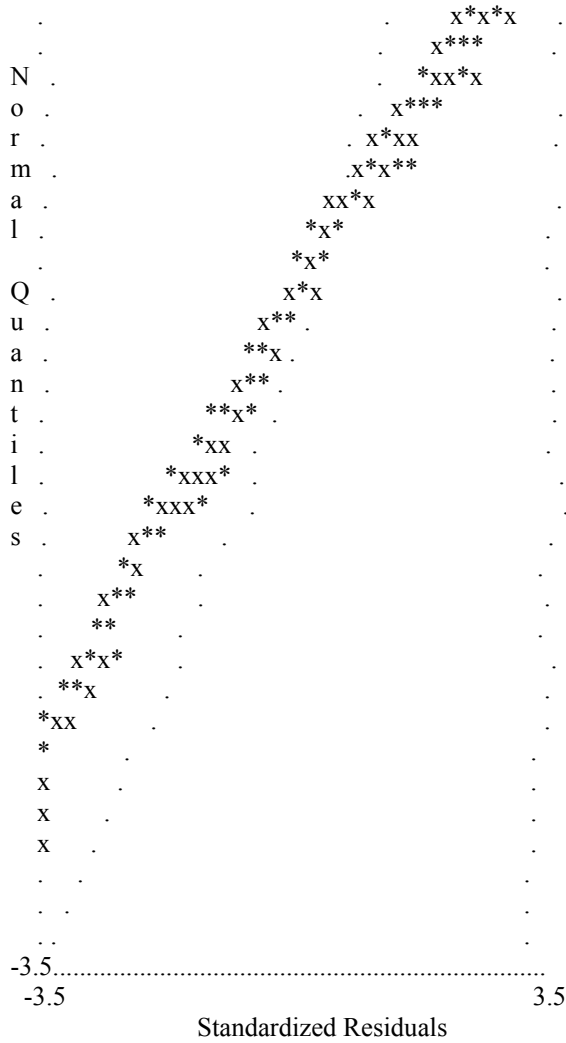
	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	-0.003					
jbegab02	0.039	-0.003				
jbegab03	0.035	-0.003	-0.004			
jbegab04	-0.079	-0.018	0.019	-0.001		
jbegab05	0.068	0.004	-0.075	0.005	-0.002	
jbegab06	0.019	-0.125	0.001	0.079	-0.003	-0.004
jemots	-0.064	0.032	-0.013	-0.018	0.010	0.038
jkogms	-0.088	0.089	-0.021	0.012	-0.013	0.029
jdenks	-0.080	0.003	0.011	0.006	0.021	0.054
jleiss	-0.097	0.095	-0.038	-0.009	-0.027	0.070
a_i	-0.698	1.274	0.283	-1.192	0.943	-1.106
jaufm01	-0.188	-0.091	-0.163	-0.024	0.015	-0.209
jaufm02	-0.135	-0.128	-0.181	-0.103	-0.078	-0.073
jaufm03	0.118	0.034	0.011	0.012	0.142	0.143
jaufm04	0.059	-0.035	0.041	0.085	0.149	0.278
jaufm05	-0.270	-0.021	-0.113	-0.055	-0.018	-0.127
jaufm06	-0.391	-0.163	-0.180	-0.138	-0.091	-0.113
jkrit01	0.015	-0.097	-0.136	-0.117	-0.116	-0.079
jkrit02	0.100	-0.043	-0.012	-0.058	0.043	0.125
jkrit03	-0.196	-0.077	-0.020	-0.049	-0.007	-0.057
jkrit04	0.015	0.005	-0.021	-0.009	0.034	-0.078
jkrit05	0.423	0.287	0.284	0.225	0.351	0.379

Fitted Residuals

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.000					
jkogms	0.106	0.000				
jdenks	0.062	0.000	0.000			
jleiss	-0.003	-0.001	-0.001	-0.001		
a_i	-0.015	-0.157	0.228	-0.244	0.000	
jaufm01	-0.015	-0.001	-0.002	0.029	-0.902	0.000
jaufm02	-0.110	-0.071	0.003	-0.056	-0.102	0.018
jaufm03	0.029	-0.015	0.017	-0.016	0.718	-0.089
jaufm04	0.030	-0.008	0.065	-0.032	-0.422	0.035
jaufm05	-0.038	0.019	-0.002	0.068	0.493	0.179
jaufm06	-0.010	0.045	0.027	0.040	-0.782	0.000
jkrit01	0.022	0.004	0.035	0.031	-0.597	-0.105
jkrit02	0.055	-0.034	-0.048	0.026	-0.583	-0.086
jkrit03	-0.030	-0.066	-0.016	0.033	0.464	-0.015
jkrit04	-0.012	-0.031	0.015	0.009	-0.033	-0.055
jkrit05	0.014	-0.132	-0.123	-0.044	0.303	-0.150

Fitted Residuals

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	0.000					



Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.937	--	--
note_m	--	--	0.694	--	--
note_d	--	--	0.557	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.437
jidsta06	--	--	--	--	0.350
jidsta11	--	--	--	--	0.506
jidsta14	--	--	--	--	0.469
jidsta19	--	--	--	--	0.604
jidsta20	--	--	--	--	0.563
jidsta24	--	--	--	--	0.667
jidsta27	--	--	--	--	0.446
jidsta31	--	--	--	--	0.627
jbegab01	--	1.270	--	--	--
jbegab02	--	1.276	--	--	--
jbegab03	--	1.371	--	--	--
jbegab04	--	0.846	--	--	--
jbegab05	--	1.035	--	--	--
jbegab06	--	1.522	--	--	--

jemots	0.925	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.402	--
jdenks	--	--	--	0.440	--
jleiss	--	--	--	0.522	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	9.587	--	--
jaufm01	--	--	0.291
jaufm02	--	--	0.727
jaufm03	--	--	0.751
jaufm04	--	--	0.810
jaufm05	--	--	0.699
jaufm06	--	--	0.423
jkrit01	--	0.351	--
jkrit02	--	0.686	--
jkrit03	--	0.917	--
jkrit04	--	0.569	--
jkrit05	--	0.547	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	0.175	--	--	--
BEG	--	--	0.539	--	--
Leis	--	--	--	0.589	-0.117
Lmot	--	--	--	--	0.570
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.043	-0.399	-0.032
BEG	--	-0.098	-0.001
Leis	0.481	--	--
Lmot	0.300	-0.220	--
ID	--	--	0.688

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	0.244	1.000				
Leis	0.149	0.546	1.000			
Lmot	0.104	0.373	0.675	1.000		
ID	-0.094	0.087	0.203	0.527	1.000	
Int	0.099	0.355	0.660	0.309	0.019	1.000
Krit	-0.433	-0.138	-0.073	-0.091	0.220	0.011
SA	-0.152	0.036	0.127	0.330	0.688	0.027

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.321	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

belID	BEG	Leis	Lmot	ID
0.776	0.692	0.309	0.587	0.527

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

	Int	Krit	SA
belID	0.105	-0.428	-0.018
BEG	0.355	-0.167	0.080
Leis	0.657	-0.129	0.151
Lmot	0.300	-0.220	0.392
ID	--	--	0.688

P.10 Springerklasse, Emotionskontrolle

Number of Iterations =110

LISREL Estimates (Maximum Likelihood)

Measurement Equations

$$\begin{aligned} x_note &= 1.236 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.158, R^2 = 0.743 \\ &\quad (0.0932) \quad (0.0622) \\ &\quad 13.264 \quad 2.545 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} note_m &= 1.000 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.239, R^2 = 0.557 \\ &\quad (0.0491) \\ &\quad 4.856 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} note_d &= 0.751 * Leis, \text{ Errorvar.} = 0.601, R^2 = 0.220 \\ &\quad (0.119) \quad (0.0635) \\ &\quad 6.296 \quad 9.476 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta04 &= 0.556 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.843, R^2 = 0.286 \\ &\quad (0.108) \quad (0.0808) \\ &\quad 5.143 \quad 10.435 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta06 &= 0.604 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.479, R^2 = 0.213 \\ &\quad (0.125) \quad (0.135) \\ &\quad 4.839 \quad 10.974 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta11 &= 0.649 * ID, \text{ Errorvar.} = 1.716, R^2 = 0.212 \\ &\quad (0.135) \quad (0.157) \\ &\quad 4.821 \quad 10.941 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} jidsta14 &= 0.665 * ID, \text{ Errorvar.} = 0.960, R^2 = 0.335 \\ &\quad (0.125) \quad (0.0953) \\ &\quad 5.329 \quad 10.079 \end{aligned}$$

$$jidsta19 = 0.974 * ID, \text{ Errorvar.} = 2.209, R^2 = 0.319$$

	(0.184)	(0.215)
	5.295	10.270

jidsta20 = 0.711*ID, Errorvar.= 1.402 , R² = 0.283

	(0.138)	(0.133)
	5.167	10.534

jidsta24 = 0.645*ID, Errorvar.= 2.437 , R² = 0.158

	(0.145)	(0.216)
	4.466	11.265

jidsta27 = 0.349*ID, Errorvar.= 0.910 , R² = 0.128

	(0.0654)	(0.0799)
	5.334	11.392

jidsta31 = 1.000*ID, Errorvar.= 5.866 , R² = 0.157

	(0.521)	
	11.256	

jbegab01 = 1.000*BEG, Errorvar.= 0.998 , R² = 0.535

	(0.0947)	
	10.542	

jbegab02 = 1.249*BEG, Errorvar.= 0.474 , R² = 0.790

	(0.0873)	(0.0749)
	14.300	6.334

jbegab03 = 1.136*BEG, Errorvar.= 0.445 , R² = 0.769

	(0.0807)	(0.0662)
	14.086	6.721

jbegab04 = 0.911*BEG, Errorvar.= 0.909 , R² = 0.512

	(0.0771)	(0.0852)
	11.820	10.675

jbegab05 = 0.929*BEG, Errorvar.= 1.023 , R² = 0.492

	(0.0807)	(0.0968)
	11.519	10.568

jbegab06 = 1.164*BEG, Errorvar.= 0.935 , R² = 0.625

	(0.0890)	(0.0970)
	13.083	9.643

jemots = 1.000*belID,, R² = 1.000

jkogms = 1.000*Lmot, Errorvar.= 0.157 , R² = 0.547

	(0.0244)	
	6.415	

jdenks = 1.187*Lmot, Errorvar.= 0.230 , R² = 0.537

	(0.119)	(0.0475)
	9.959	4.837

jleiss = 0.916*Lmot, Errorvar.= 0.226 , R² = 0.413

	(0.115)	(0.0258)
	7.939	8.757

$$a_i = 1.000 * \text{Int}, R^2 = 1.000$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm01} &= 1.189 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.601, R^2 = 0.144 \\ &(0.232) \quad (0.0539) \\ &5.117 \quad 11.150 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm02} &= 2.057 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.874, R^2 = 0.257 \\ &(0.562) \quad (0.0848) \\ &3.660 \quad 10.298 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm03} &= 2.415 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.892, R^2 = 0.318 \\ &(0.644) \quad (0.0921) \\ &3.747 \quad 9.685 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm04} &= 2.791 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.658, R^2 = 0.458 \\ &(0.734) \quad (0.0890) \\ &3.803 \quad 7.398 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm05} &= 4.113 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 1.605, R^2 = 0.429 \\ &(1.088) \quad (0.208) \\ &3.779 \quad 7.730 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jaufm06} &= 1.000 * \text{SA}, \text{Errorvar.} = 0.851, R^2 = 0.0774 \\ &(0.0738) \\ &11.525 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit01} &= 1.000 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.615, R^2 = 0.219 \\ &(0.155) \\ &10.434 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit02} &= 1.179 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.712, R^2 = 0.470 \\ &(0.199) \quad (0.0974) \\ &5.926 \quad 7.310 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit03} &= 1.231 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 0.742, R^2 = 0.481 \\ &(0.208) \quad (0.104) \\ &5.928 \quad 7.123 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit04} &= 0.841 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.048, R^2 = 0.234 \\ &(0.134) \quad (0.102) \\ &6.252 \quad 10.315 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{jkrit05} &= 0.605 * \text{Krit}, \text{Errorvar.} = 1.462, R^2 = 0.102 \\ &(0.153) \quad (0.129) \\ &3.948 \quad 11.374 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_m \text{ and } x_{\text{note}} &= 0.0405 \\ &(0.0505) \\ &0.803 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_d \text{ and } x_{\text{note}} &= 0.185 \\ &(0.0511) \\ &3.616 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Error Covariance for note}_d \text{ and note}_m &= 0.0285 \\ &(0.0428) \\ &0.666 \end{aligned}$$

Error Covariance for jidsta11 and jidsta04 = 0.603
(0.0896)
6.735

Error Covariance for jidsta14 and jidsta04 = 0.0758
(0.0532)
1.426

Error Covariance for jidsta31 and jidsta27 = 0.877
(0.156)
5.621

Error Covariance for jbegab03 and jbegab02 = 0.0688
(0.0573)
1.199

Error Covariance for jbegab06 and jbegab05 = 0.175
(0.0724)
2.415

Error Covariance for jdenks and jkogms = 0.0280
(0.0304)
0.922

Error Covariance for jleiss and jdenks = -0.070
(0.0229)
-3.060

Error Covariance for jaufm05 and jaufm04 = 0.336
(0.111)
3.014

Error Covariance for jaufm06 and jaufm01 = 0.430
(0.0524)
8.196

Error Covariance for jkrit04 and jkrit01 = 0.368
(0.0950)
3.873

Structural Equations

belID = 0.178*BEG + 0.000672*Int - 0.212*Krit - 0.167*SA, Errorvar.= 0.735 , R² = 0.0923
(0.0556) (0.00559) (0.101) (0.241) (0.0627)
3.206 0.120 -2.093 -0.694 11.713

BEG = 0.933*Leis - 0.220*Krit - 0.718*SA, Errorvar.= 0.832 , R² = 0.275
(0.172) (0.114) (0.329) (0.127)
5.413 -1.928 -2.183 6.525

Leis = 0.688*Lmot - 0.0720*ID + 0.0273*Int, Errorvar.= 0.130 , R² = 0.567
(0.171) (0.0608) (0.00370) (0.0442)
4.014 -1.184 7.386 2.942

Lmot = 0.289*ID + 0.0106*Int - 0.112*Krit, Errorvar.= 0.0918 , R² = 0.515
(0.0560) (0.00262) (0.0468) (0.0233)
5.156 4.048 -2.403 3.948

ID = 2.411*SA, Errorvar.= 0.679 , R² = 0.380
(0.749) (0.233)

3.219 2.912

Covariance Matrix of Independent Variables

	Int	Krit	SA
Int	96.738 (8.118) 11.916		
Krit	0.679 (0.479) 1.418	0.454 (0.132) 3.444	
SA	-0.175 (0.189) -0.925	0.039 (0.019) 2.103	0.071 (0.035) 2.024

Covariance Matrix of Latent Variables

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	0.809					
BEG	0.241	1.147				
Leis	0.048	0.271	0.300			
Lmot	0.014	0.095	0.131	0.189		
ID	-0.055	-0.036	0.117	0.301	1.094	
Int	0.485	3.001	3.240	0.828	-0.421	96.738
Krit	-0.125	-0.127	0.000	-0.017	0.094	0.679
SA	-0.029	-0.048	0.013	0.043	0.172	-0.175

Covariance Matrix of Latent Variables

	Krit	SA
Krit	0.454	
SA	0.039	0.071

Goodness of Fit Statistics

Degrees of Freedom = 499
 Minimum Fit Function Chi-Square = 1180.439 (P = 0.0)
 Normal Theory Weighted Least Squares Chi-Square = 1057.294 (P = 0.0)
 Estimated Non-centrality Parameter (NCP) = 558.294
 90 Percent Confidence Interval for NCP = (468.635 ; 655.696)

Minimum Fit Function Value = 4.156
 Population Discrepancy Function Value (F0) = 1.966
 90 Percent Confidence Interval for F0 = (1.650 ; 2.309)
 Root Mean Square Error of Approximation (RMSEA) = 0.0628
 90 Percent Confidence Interval for RMSEA = (0.0575 ; 0.0680)
 P-Value for Test of Close Fit (RMSEA < 0.05) = 0.000

Expected Cross-Validation Index (ECVI) = 4.399
 90 Percent Confidence Interval for ECVI = (4.083 ; 4.742)
 ECVI for Saturated Model = 4.190
 ECVI for Independence Model = 23.749

Chi-Square for Independence Model with 561 Degrees of Freedom = 6676.793

Independence AIC = 6744.793

Model AIC = 1249.294

Saturated AIC = 1190.000

Independence CAIC = 6902.977

Model CAIC = 1695.933

Saturated CAIC = 3958.231

Normed Fit Index (NFI) = 0.823

Non-Normed Fit Index (NNFI) = 0.875

Parsimony Normed Fit Index (PNFI) = 0.732

Comparative Fit Index (CFI) = 0.889

Incremental Fit Index (IFI) = 0.890

Relative Fit Index (RFI) = 0.801

Critical N (CN) = 139.440

Root Mean Square Residual (RMR) = 0.195

Standardized RMR = 0.0713

Goodness of Fit Index (GFI) = 0.820

Adjusted Goodness of Fit Index (AGFI) = 0.786

Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) = 0.688

Fitted Covariance Matrix

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.617					
note_m	0.412	0.539				
note_d	0.464	0.254	0.771			
jidsta04	0.080	0.065	0.049	1.181		
jidsta06	0.087	0.070	0.053	0.367	1.879	
jidsta11	0.094	0.076	0.057	0.998	0.429	2.177
jidsta14	0.096	0.078	0.058	0.480	0.440	0.472
jidsta19	0.140	0.113	0.085	0.592	0.644	0.692
jidsta20	0.102	0.083	0.062	0.432	0.470	0.505
jidsta24	0.093	0.075	0.057	0.392	0.427	0.458
jidsta27	0.050	0.041	0.031	0.212	0.231	0.248
jidsta31	0.144	0.117	0.088	0.608	0.661	0.710
jbegab01	0.335	0.271	0.204	-0.020	-0.021	-0.023
jbegab02	0.418	0.339	0.254	-0.025	-0.027	-0.029
jbegab03	0.381	0.308	0.232	-0.022	-0.024	-0.026
jbegab04	0.305	0.247	0.186	-0.018	-0.020	-0.021
jbegab05	0.311	0.252	0.189	-0.018	-0.020	-0.021
jbegab06	0.390	0.316	0.237	-0.023	-0.025	-0.027
jemots	0.060	0.048	0.036	-0.031	-0.033	-0.036
jkogms	0.162	0.131	0.099	0.167	0.182	0.195
jdenks	0.192	0.156	0.117	0.198	0.216	0.232
jleiss	0.148	0.120	0.090	0.153	0.167	0.179
a_i	4.004	3.240	2.435	-0.234	-0.255	-0.274
jaufm01	0.019	0.015	0.011	0.114	0.124	0.133
jaufm02	0.032	0.026	0.020	0.197	0.214	0.230
jaufm03	0.038	0.031	0.023	0.231	0.251	0.270
jaufm04	0.044	0.035	0.027	0.267	0.290	0.312
jaufm05	0.065	0.052	0.039	0.393	0.428	0.460
jaufm06	0.016	0.013	0.010	0.096	0.104	0.112

jkrit01	0.000	0.000	0.000	0.052	0.057	0.061
jkrit02	0.000	0.000	0.000	0.062	0.067	0.072
jkrit03	0.001	0.000	0.000	0.065	0.070	0.075
jkrit04	0.000	0.000	0.000	0.044	0.048	0.052
jkrit05	0.000	0.000	0.000	0.032	0.034	0.037

Fitted Covariance Matrix

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	1.444					
jidsta19	0.708	3.246				
jidsta20	0.517	0.757	1.955			
jidsta24	0.469	0.687	0.502	2.892		
jidsta27	0.254	0.372	0.272	0.246	1.044	
jidsta31	0.727	1.065	0.778	0.706	1.259	6.960
jbegab01	-0.024	-0.035	-0.025	-0.023	-0.012	-0.036
jbegab02	-0.030	-0.043	-0.032	-0.029	-0.016	-0.044
jbegab03	-0.027	-0.039	-0.029	-0.026	-0.014	-0.040
jbegab04	-0.022	-0.032	-0.023	-0.021	-0.011	-0.032
jbegab05	-0.022	-0.032	-0.023	-0.021	-0.012	-0.033
jbegab06	-0.028	-0.040	-0.029	-0.027	-0.014	-0.041
jemots	-0.037	-0.054	-0.039	-0.036	-0.019	-0.055
jkogms	0.200	0.293	0.214	0.194	0.105	0.301
jdenks	0.237	0.348	0.254	0.230	0.125	0.357
jleiss	0.183	0.268	0.196	0.178	0.096	0.276
a_i	-0.280	-0.410	-0.300	-0.272	-0.147	-0.421
jaufm01	0.136	0.199	0.146	0.132	0.071	0.205
jaufm02	0.235	0.345	0.252	0.229	0.124	0.354
jaufm03	0.276	0.405	0.296	0.268	0.145	0.416
jaufm04	0.319	0.468	0.342	0.310	0.168	0.480
jaufm05	0.471	0.689	0.503	0.457	0.247	0.708
jaufm06	0.114	0.168	0.122	0.111	0.060	0.172
jkrit01	0.063	0.092	0.067	0.061	0.033	0.094
jkrit02	0.074	0.108	0.079	0.072	0.039	0.111
jkrit03	0.077	0.113	0.083	0.075	0.041	0.116
jkrit04	0.053	0.077	0.056	0.051	0.028	0.079
jkrit05	0.038	0.056	0.041	0.037	0.020	0.057

Fitted Covariance Matrix

	jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
jbegab01	2.146					
jbegab02	1.433	2.264				
jbegab03	1.304	1.697	1.926			
jbegab04	1.045	1.306	1.188	1.862		
jbegab05	1.066	1.331	1.211	0.971	2.013	
jbegab06	1.336	1.668	1.518	1.217	1.416	2.491
jemots	0.241	0.302	0.274	0.220	0.224	0.281
jkogms	0.095	0.118	0.108	0.086	0.088	0.110
jdenks	0.113	0.141	0.128	0.103	0.105	0.131
jleiss	0.087	0.109	0.099	0.079	0.081	0.101
a_i	3.001	3.748	3.410	2.735	2.788	3.494
jaufm01	-0.057	-0.071	-0.065	-0.052	-0.053	-0.066
jaufm02	-0.099	-0.123	-0.112	-0.090	-0.092	-0.115
jaufm03	-0.116	-0.145	-0.132	-0.106	-0.108	-0.135
jaufm04	-0.134	-0.167	-0.152	-0.122	-0.124	-0.156
jaufm05	-0.197	-0.246	-0.224	-0.180	-0.183	-0.230
jaufm06	-0.048	-0.060	-0.055	-0.044	-0.045	-0.056
jkrit01	-0.127	-0.159	-0.145	-0.116	-0.118	-0.148
jkrit02	-0.150	-0.188	-0.171	-0.137	-0.140	-0.175

jkrit03	-0.157	-0.196	-0.178	-0.143	-0.146	-0.183
jkrit04	-0.107	-0.134	-0.122	-0.098	-0.100	-0.125
jkrit05	-0.077	-0.096	-0.088	-0.070	-0.072	-0.090

Fitted Covariance Matrix

	jemots	jkogms	jdenks	jleiss	a_i	jaufm01
jemots	0.809					
jkogms	0.014	0.346				
jdenks	0.016	0.253	0.497			
jleiss	0.013	0.173	0.136	0.385		
a_i	0.485	0.828	0.983	0.759	96.738	
jaufm01	-0.034	0.052	0.061	0.047	-0.208	0.702
jaufm02	-0.059	0.089	0.106	0.082	-0.359	0.175
jaufm03	-0.070	0.105	0.125	0.096	-0.422	0.205
jaufm04	-0.081	0.121	0.144	0.111	-0.488	0.237
jaufm05	-0.119	0.179	0.212	0.164	-0.718	0.349
jaufm06	-0.029	0.043	0.052	0.040	-0.175	0.515
jkrit01	-0.125	-0.017	-0.020	-0.015	0.679	0.047
jkrit02	-0.148	-0.020	-0.023	-0.018	0.800	0.055
jkrit03	-0.154	-0.020	-0.024	-0.019	0.835	0.057
jkrit04	-0.105	-0.014	-0.017	-0.013	0.571	0.039
jkrit05	-0.076	-0.010	-0.012	-0.009	0.410	0.028

Fitted Covariance Matrix

	jaufm02	jaufm03	jaufm04	jaufm05	jaufm06	jkrit01
jaufm02	1.176					
jaufm03	0.355	1.308				
jaufm04	0.410	0.481	1.214			
jaufm05	0.604	0.709	1.155	2.813		
jaufm06	0.147	0.172	0.199	0.294	0.922	
jkrit01	0.081	0.095	0.109	0.161	0.039	2.069
jkrit02	0.095	0.111	0.129	0.190	0.046	0.535
jkrit03	0.099	0.116	0.134	0.198	0.048	0.559
jkrit04	0.068	0.079	0.092	0.135	0.033	0.749
jkrit05	0.049	0.057	0.066	0.097	0.024	0.274

Fitted Covariance Matrix

	jkrit02	jkrit03	jkrit04	jkrit05
jkrit02	1.342			
jkrit03	0.659	1.430		
jkrit04	0.450	0.470	1.368	
jkrit05	0.323	0.338	0.231	1.628

Fitted Residuals

	x_note	note_m	note_d	jidsta04	jidsta06	jidsta11
x_note	0.002					
note_m	0.002	0.001				
note_d	0.001	0.001	0.001			
jidsta04	0.143	-0.017	0.220	0.010		
jidsta06	0.024	-0.022	0.099	0.032	0.000	
jidsta11	0.051	-0.062	0.092	0.015	-0.173	0.000
jidsta14	-0.085	-0.171	0.087	0.065	-0.052	0.185
jidsta19	0.086	-0.032	0.084	-0.162	0.103	-0.332
jidsta20	0.053	0.039	0.092	0.003	0.005	0.108

jidsta24	0.005	-0.034	0.142	0.079	0.166	0.150
jidsta27	0.048	-0.005	0.041	0.014	0.074	-0.005
jidsta31	0.113	-0.021	0.495	-0.138	-0.367	0.064
jbegab01	-0.123	-0.084	0.048	0.058	0.191	0.081
jbegab02	0.093	0.122	0.219	0.126	0.218	0.062
jbegab03	0.037	0.040	0.121	0.163	0.182	0.069
jbegab04	-0.047	-0.068	0.132	0.361	0.184	0.357
jbegab05	0.071	0.083	0.116	0.192	0.026	0.117
jbegab06	-0.005	0.003	0.149	0.294	0.245	0.300
jemots	-0.006	-0.026	-0.054	0.084	0.141	0.071
jkogms	-0.011	-0.004	-0.045	0.013	0.025	0.020
jdenks	0.015	-0.025	0.007	0.025	0.026	0.054
jleiss	0.001	-0.021	-0.016	-0.021	-0.040	0.003
a_i	-0.097	0.176	-0.437	0.147	-0.900	-0.034
jaufm01	-0.025	-0.040	0.007	-0.072	-0.062	-0.014
jaufm02	0.025	-0.024	0.127	0.025	-0.017	0.108
jaufm03	0.005	0.037	0.038	-0.039	-0.020	-0.138
jaufm04	0.044	0.018	0.041	0.086	0.060	-0.059
jaufm05	0.112	-0.067	0.169	0.014	0.034	-0.102
jaufm06	-0.046	-0.076	0.033	-0.068	0.015	-0.081
jkrit01	0.025	-0.060	-0.087	0.022	-0.099	0.038
jkrit02	-0.048	-0.095	-0.008	-0.111	-0.181	-0.242
jkrit03	0.032	0.043	0.061	0.042	0.001	-0.088
jkrit04	0.021	-0.112	0.007	0.001	-0.034	0.088
jkrit05	-0.221	-0.111	-0.184	-0.187	-0.393	-0.095

Fitted Residuals

	jidsta14	jidsta19	jidsta20	jidsta24	jidsta27	jidsta31
jidsta14	0.000					
jidsta19	-0.094	0.000				
jidsta20	0.029	-0.110	0.000			
jidsta24	0.071	0.042	-0.076	0.000		
jidsta27	-0.021	0.128	-0.042	-0.141	0.000	
jidsta31	-0.028	0.029	0.188	-0.476	0.000	0.000
jbegab01	-0.002	-0.332	0.038	0.125	0.013	-0.244
jbegab02	-0.034	0.073	0.286	0.385	0.008	0.010
jbegab03	-0.091	-0.102	0.038	0.245	0.010	-0.315
jbegab04	0.070	0.036	-0.098	0.339	0.054	-0.220
jbegab05	-0.133	-0.238	0.081	0.053	0.011	0.021
jbegab06	0.117	0.153	0.182	0.374	0.198	0.373
jemots	0.044	-0.032	0.060	-0.026	-0.023	-0.386
jkogms	-0.065	0.035	0.017	0.100	0.030	0.008
jdenks	-0.069	0.026	0.052	0.039	-0.043	0.008
jleiss	0.012	-0.032	0.019	0.014	0.086	0.243
a_i	-0.098	0.565	0.530	1.702	-0.827	-0.486
jaufm01	0.053	-0.061	0.012	-0.186	-0.029	0.267
jaufm02	0.124	0.170	-0.149	-0.171	-0.083	-0.172
jaufm03	0.019	0.269	-0.033	-0.266	-0.182	0.003
jaufm04	0.085	0.224	0.069	0.009	-0.051	0.025
jaufm05	0.028	0.509	-0.122	-0.079	-0.049	0.276
jaufm06	0.045	-0.105	-0.064	-0.055	-0.059	0.238
jkrit01	0.019	0.432	-0.017	0.518	0.004	-0.092
jkrit02	-0.007	-0.253	-0.055	-0.145	-0.095	-0.093
jkrit03	-0.086	0.020	-0.001	-0.051	-0.078	-0.121
jkrit04	0.004	-0.060	-0.005	0.124	0.026	0.254
jkrit05	-0.053	-0.230	0.012	-0.052	-0.215	0.080

Fitted Residuals

jbegab01	jbegab02	jbegab03	jbegab04	jbegab05	jbegab06
----------	----------	----------	----------	----------	----------

```

-----
jbegin01  0.005
jbegin02  0.037  0.007
jbegin03  0.059  0.007  0.006
jbegin04 -0.123 -0.013 -0.003  0.004
jbegin05 -0.024 -0.004 -0.054  0.128  0.004
jbegin06  0.062 -0.046 -0.004  0.122  0.005  0.006
jemots    -0.052  0.026 -0.013  0.059  0.076 -0.054
jkogms   -0.029  0.052 -0.026  0.027  0.038  0.100
jdenks   -0.028  0.147  0.040  0.066  0.010  0.147
jleiss   -0.063  0.008 -0.040 -0.020 -0.048 -0.026
  a_i    -1.737 -0.165  0.286 -0.664  0.073  0.149
jaufm01  0.033 -0.130 -0.135 -0.065 -0.002 -0.020
jaufm02 -0.167 -0.105 -0.072  0.010 -0.133  0.074
jaufm03  0.038  0.075  0.129  0.063  0.046  0.105
jaufm04 -0.128 -0.053  0.035 -0.029 -0.074 -0.085
jaufm05 -0.081  0.058  0.031 -0.034 -0.004 -0.085
jaufm06 -0.082 -0.154 -0.103 -0.113 -0.110 -0.137
jkrit01 -0.085 -0.221 -0.030 -0.221 -0.186 -0.137
jkrit02  0.143  0.135  0.059  0.033  0.177  0.066
jkrit03 -0.112 -0.047 -0.115 -0.169 -0.102 -0.088
jkrit04 -0.078 -0.043 -0.077 -0.061  0.087 -0.050
jkrit05  0.003  0.044  0.041  0.140  0.132  0.024

```

Fitted Residuals

```

      jemots  jkogms  jdenks  jleiss  a_i  jaufm01
-----
jemots    0.001
jkogms   -0.062  0.002
jdenks    0.001  0.002  0.003
jleiss   -0.043  0.004  0.003  0.002
  a_i    -0.033 -0.011  0.260 -0.190  0.000
jaufm01 -0.091  0.054  0.009  0.038 -1.268  0.000
jaufm02 -0.012 -0.044 -0.044 -0.050  0.070 -0.018
jaufm03 -0.058 -0.103 -0.112 -0.030  0.536 -0.076
jaufm04  0.060 -0.014 -0.013  0.005 -0.069  0.018
jaufm05  0.050  0.041 -0.015  0.015  0.330  0.065
jaufm06 -0.049  0.026 -0.047  0.073 -0.799  0.000
jkrit01 -0.057  0.133  0.089 -0.021  1.544 -0.017
jkrit02  0.058 -0.054 -0.011 -0.019 -0.236 -0.095
jkrit03 -0.065  0.013  0.006  0.044 -0.115  0.000
jkrit04  0.007 -0.009 -0.020 -0.020 -0.038 -0.049
jkrit05 -0.001 -0.163 -0.254 -0.058 -0.429 -0.129

```

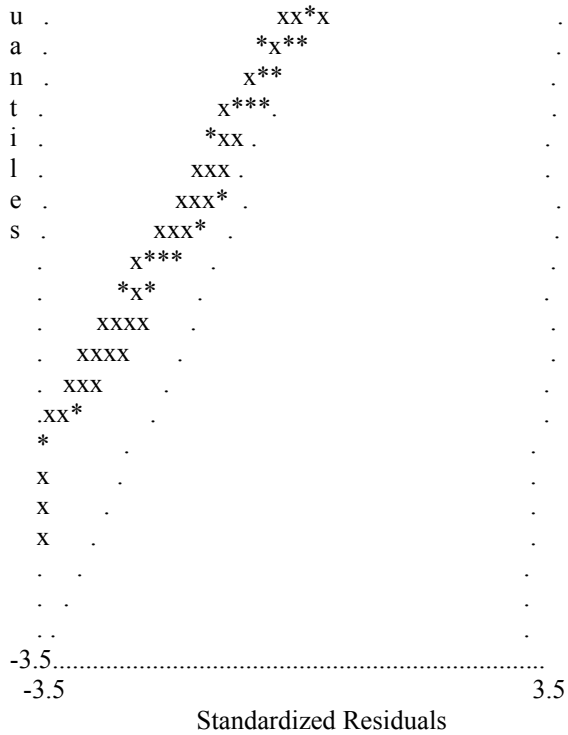
Fitted Residuals

```

      jaufm02  jaufm03  jaufm04  jaufm05  jaufm06  jkrit01
-----
jaufm02    0.000
jaufm03    0.173  0.000
jaufm04   -0.120  0.023  0.000
jaufm05   -0.010 -0.097  0.000  0.000
jaufm06   -0.062 -0.154  0.027  0.192  0.000
jkrit01    0.067  0.208  0.228  0.330  0.190  0.000
jkrit02    0.007  0.039 -0.144 -0.282  0.091 -0.020
jkrit03    0.111  0.305  0.053  0.171  0.061  0.007
jkrit04   -0.110  0.025 -0.059 -0.052  0.084  0.000
jkrit05   -0.195 -0.041 -0.207 -0.487 -0.073 -0.269

```

Fitted Residuals



Standardized Solution

LAMBDA-Y

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
x_note	--	--	0.677	--	--
note_m	--	--	0.548	--	--
note_d	--	--	0.412	--	--
jidsta04	--	--	--	--	0.581
jidsta06	--	--	--	--	0.632
jidsta11	--	--	--	--	0.679
jidsta14	--	--	--	--	0.695
jidsta19	--	--	--	--	1.018
jidsta20	--	--	--	--	0.744
jidsta24	--	--	--	--	0.675
jidsta27	--	--	--	--	0.365
jidsta31	--	--	--	--	1.046
jbegab01	--	1.071	--	--	--
jbegab02	--	1.338	--	--	--
jbegab03	--	1.217	--	--	--
jbegab04	--	0.976	--	--	--
jbegab05	--	0.995	--	--	--
jbegab06	--	1.247	--	--	--
jemots	0.900	--	--	--	--
jkogms	--	--	--	0.435	--
jdenks	--	--	--	0.517	--
jleiss	--	--	--	0.399	--

LAMBDA-X

	Int	Krit	SA
a_i	9.836	--	--

jaufm01	--	--	0.318
jaufm02	--	--	0.550
jaufm03	--	--	0.645
jaufm04	--	--	0.746
jaufm05	--	--	1.099
jaufm06	--	--	0.267
jkrit01	--	0.674	--
jkrit02	--	0.794	--
jkrit03	--	0.829	--
jkrit04	--	0.566	--
jkrit05	--	0.407	--

BETA

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
belID	--	0.212	--	--	--
BEG	--	--	0.478	--	--
Leis	--	--	--	0.546	-0.137
Lmot	--	--	--	--	0.694
ID	--	--	--	--	--

GAMMA

	Int	Krit	SA
belID	0.007	-0.159	-0.050
BEG	--	-0.138	-0.179
Leis	0.490	--	--
Lmot	0.240	-0.174	--
ID	--	--	0.616

Correlation Matrix of ETA and KSI

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID	Int
belID	1.000					
BEG	0.251	1.000				
Leis	0.098	0.462	1.000			
Lmot	0.035	0.204	0.550	1.000		
ID	-0.059	-0.032	0.203	0.661	1.000	
Int	0.055	0.285	0.601	0.193	-0.041	1.000
Krit	-0.206	-0.177	0.001	-0.057	0.134	0.102
SA	-0.120	-0.168	0.087	0.374	0.616	-0.066

Correlation Matrix of ETA and KSI

	Krit	SA
Krit	1.000	
SA	0.217	1.000

PSI

Note: This matrix is diagonal.

	belID	BEG	Leis	Lmot	ID
	0.908	0.725	0.433	0.485	0.620

Regression Matrix ETA on KSI (Standardized)

Int	Krit	SA
-----	------	----

```
----- -----  
belID  0.070 -0.198 -0.073  
BEG    0.296 -0.184 -0.108  
Leis   0.621 -0.095  0.149  
Lmot   0.240 -0.174  0.428  
ID     --    --    0.616
```


Q Lernmotivation

In den Tabellen dieses Abschnitts werden für die Skalenbenennungen folgende Abkürzungen verwendet:

jsaufms = Selbstaufmerksamkeit
 jkritis = Selbstkritik
 jdinfs = Identitätsstil, informationsorientiert
 jdiffs = Identitätsstil, diffus
 jdnorms = Identitätsstil, normorientiert
 jswers = Selbstwert, positiv gepolt
 Mswers = Selbstwert, negativ gepolt
 jbdis = Depressivität
 jsomas = Psychosomatische Beschwerden
 jbegabs = Begabungsselbstkonzept, positiv gepolt
 Mbegabs = Begabungsselbstkonzept, negativ gepolt
 jemots = Emotionskontrolle
 jdurcs = Durchsetzungsfähigkeit
 jkomss = Soziale Fähigkeiten
 jstscs = Nationalstolz
 jdeers = Erleben der eigenen Nation
 jeuers = Erleben der EU
 jeians = Toleranz
 jxenois = Xenophilie
 jxenoos = Xenophobie, positiv gepolt
 Mxenos = Xenophobie, negativ gepolt
 jkogms = Kognitives Motiv
 jdenks = Freude an der Denktätigkeit
 jleiss = Leistungsehrgeiz
 Freiz_aktiv = aktive Freizeitgestaltung
 Freiz_entsp = entspannende Freizeitgestaltung

Q.1 Unterschiedeshypothesen

Tabelle Q.1.1: Deskriptive Statistiken für Lernmotivation nach Begabungsgruppe

	Begabung	Geschlecht	Mittelwert	Standardabweichung	N
jkogms	hoch begabt	weiblich	3.5780	.56606	54
		männlich	3.4704	.52537	41
		Gesamt	3.5316	.54863	95
	durchschnittlich begabt	weiblich	3.2354	.52077	54
		männlich	3.0383	.65798	41
		Gesamt	3.1504	.58887	95
Gesamt	weiblich	3.4067	.56804	108	
	männlich	3.2544	.63035	82	
	Gesamt	3.3410	.59891	190	
jdenks	hoch begabt	weiblich	3.5704	.70514	54
		männlich	3.4146	.85486	41
		Gesamt	3.5032	.77287	95
	durchschnittlich begabt	weiblich	3.1148	.54752	54
		männlich	2.9415	.66969	41
		Gesamt	3.0400	.60607	95
Gesamt	weiblich	3.3426	.66869	108	

	Begabung	Geschlecht	Mittelwert	Standardabweichung	N
jleiss	hoch begabt	männlich	3.1780	.79939	82
		Gesamt	3.2716	.73054	190
	hoch begabt	weiblich	3.4630	.73307	54
		Gesamt	3.2276	.68996	41
	durchschnittlich begabt	Gesamt	3.3614	.72062	95
		weiblich	2.9568	.54866	54
	durchschnittlich begabt	männlich	2.7642	.72550	41
		Gesamt	2.8737	.63475	95
	Gesamt	weiblich	3.2099	.69278	108
		männlich	2.9959	.74119	82
Freiz_aktiv	hoch begabt	Gesamt	3.1175	.72003	190
		weiblich	1.3143	.57365	54
	hoch begabt	männlich	1.1279	.54130	41
		Gesamt	1.2339	.56466	95
	durchschnittlich begabt	weiblich	1.2036	.50369	54
		männlich	.9942	.52926	41
	durchschnittlich begabt	Gesamt	1.1133	.52261	95
		weiblich	1.2590	.54015	108
	Gesamt	männlich	1.0611	.53623	82
		Gesamt	1.1736	.54596	190
Freiz_entsp	hoch begabt	weiblich	2.4846	.56475	54
		männlich	2.4423	.63333	41
	hoch begabt	Gesamt	2.4663	.59242	95
		weiblich	2.7488	.46481	54
	durchschnittlich begabt	männlich	2.5699	.67238	41
		Gesamt	2.6716	.56756	95
	durchschnittlich begabt	weiblich	2.6167	.53161	108
		männlich	2.5061	.65228	82
	Gesamt	männlich	2.5061	.65228	82
		Gesamt	2.5689	.58767	190

Tabelle Q.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe

Box-M-Test	62.933
F	1.329
df1	45
df2	75194.905
Signifikanz	.069

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzen- matrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle Q.1.3: Ergebnisse der zweifaktoriellen multivariaten Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe

Effekt	Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat	
Begabung	Pillai-Spur	.186	8.323(a)	5.000 182.000	.000	.186
Geschlecht	Pillai-Spur	.069	2.678(a)	5.000 182.000	.023	.069
Begabung* Geschlecht	Pillai-Spur	.008	.282(a)	5.000 182.000	.923	.008

a Exakte Statistik

b Design: Intercept+Begabung+Geschlecht +Begabung * Geschlecht

Tabelle Q.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jkogms	.718	3	186	.542
jdenks	2.295	3	186	.079
jleiss	1.800	3	186	.149
Freiz_aktiv	.569	3	186	.636
Freiz_entsp	2.152	3	186	.095

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.
a Design: Intercept+Begabung + Geschlecht+Begabung * Geschlecht

Tabelle Q.1.5: Zwischensubjekteffekte der multivariaten Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Begabungsgruppe und Geschlecht

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Begabung	jkogms	6.993	21.781	.000	.105
	jdenks	10.051	20.908	.000	.101
	jleiss	10.955	24.104	.000	.115
	Freiz_aktiv	.696	2.405	.123	.013
	Freiz_entsp	1.789	5.326	.022	.028
Geschlecht	jkogms	1.082	3.372	.068	.018
	jdenks	1.262	2.625	.107	.014
	jleiss	2.133	4.694	.032	.025
	Freiz_aktiv	1.826	6.312	.013	.033
	Freiz_entsp	.570	1.696	.194	.009
Begabung* Geschlecht	jkogms	.093	.291	.591	.002
	jdenks	.004	.008	.931	.000
	jleiss	.021	.047	.829	.000
	Freiz_aktiv	.006	.021	.884	.000
	Freiz_entsp	.217	.647	.422	.003

Q.2 Zusammenhangshypothesen

Tabelle Q.2.1: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Intelligenz, Hochbegabte

	neu Allgemeine Intelligenz_Normwert		
	Korrelation nach Pearson	Signifikanz (2-seitig)	N
jsaufms	.155	.134	95
jkrits	.056	.587	95
jidinfs	.074	.474	95
jiddiffs	.009	.932	95
jidnorms	-.057	.585	95
Mswers	.132	.203	95
jbdis	.047	.654	95
jsomas	.151	.143	95
jbegabs	-.088	.399	95
jemots	-.107	.304	95
jdurcs	-.075	.471	95
jkomss	-.112	.281	95
jstscs	.122	.237	95
jdeers	.066	.527	95
jeuers	.083	.421	95
jeians	.273(**)	.007	95
jxenois	.044	.674	95
jxenoos	.112	.279	95
jkogms	.255(*)	.013	95
jdenks	.112	.278	95
jleiss	.293(**)	.004	95
Freiz_aktiv	.118	.256	95
Freiz_entsp	-.013	.897	95

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

a Begabung = hoch begabt

Tabelle Q.2.2: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Intelligenz, durchschnittlich Begabte

	neu Allgemeine Intelligenz_Normwert		
	Korrelation nach Pearson	Signifikanz (2-seitig)	N
jsaufms	-.283(**)	.005	95
jkrits	.071	.495	95
jidinfs	-.183	.076	95
jiddiffs	-.003	.980	95
jidnorms	-.110	.289	95
Mswers	-.145	.161	95
jbdis	.049	.639	95
jsomas	-.070	.497	95
jbegabs	.069	.509	95
jemots	.163	.114	95
jdurcs	.007	.943	95
jkomss	.023	.828	95
jstscs	-.043	.677	95

	neu Allgemeine Intelligenz_Normwert		
jdeers	-.081	.433	95
jeuers	-.064	.539	95
jeians	-.088	.398	95
jxenois	.037	.723	95
jxenoos	-.037	.725	95
jkogms	.053	.611	95
jdenks	.040	.697	95
jeiss	.000	.996	95
Freiz_aktiv	-.171	.098	95
Freiz_entsp	-.005	.961	95

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

a Begabung = durchschnittlich begabt

Tabelle Q.2.3: Korrelationen für Identitätsskalen mit Indikatoren Intrinsische Lernmotivation, Hochbegabte

		jkogms	jdenks	jeiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jsaufms	Korrelation nach Pearson	.292(**)	.281(**)	.257(*)	.277(**)	-.052
	Signifikanz (2-seitig)	.004	.006	.012	.007	.620
	N	95	95	95	95	95
jkrits	Korrelation nach Pearson	-.081	.001	.113	-.036	.134
	Signifikanz (2-seitig)	.434	.991	.274	.730	.196
	N	95	95	95	95	95
jidinfs	Korrelation nach Pearson	.558(**)	.536(**)	.297(**)	.375(**)	-.176
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.003	.000	.088
	N	95	95	95	95	95
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.257(*)	-.385(**)	-.234(*)	-.344(**)	.158
	Signifikanz (2-seitig)	.012	.000	.022	.001	.126
	N	95	95	95	95	95
jidnorms	Korrelation nach Pearson	.155	.056	.166	.083	.163
	Signifikanz (2-seitig)	.135	.593	.108	.423	.114
	N	95	95	95	95	95
Mswers	Korrelation nach Pearson	.012	.141	.105	.039	-.137
	Signifikanz (2-seitig)	.911	.173	.311	.707	.185
	N	95	95	95	95	95
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.035	.134	-.053	.058	-.113
	Signifikanz (2-seitig)	.738	.196	.609	.578	.277
	N	95	95	95	95	95
jsomas	Korrelation nach Pearson	.256(*)	.123	.299(**)	.176	.024
	Signifikanz (2-seitig)	.012	.236	.003	.089	.819
	N	95	95	95	95	95
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.026	-.097	.000	-.144	.151
	Signifikanz (2-seitig)	.804	.349	.997	.163	.143
	N	95	95	95	95	95
jemots	Korrelation nach Pearson	-.050	-.062	.095	-.102	-.002
	Signifikanz (2-seitig)	.633	.553	.360	.328	.987
	N	95	95	95	95	95
jdurcs	Korrelation nach Pearson	-.107	-.032	-.125	.202(*)	.031
	Signifikanz (2-seitig)	.302	.758	.226	.049	.765
	N	95	95	95	95	95

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jkomss	Korrelation nach Pearson	.049	.013	-.169	.000	.396(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.637	.900	.103	.999	.000
	N	95	95	95	95	95
jstscs	Korrelation nach Pearson	-.039	-.087	.063	-.128	.119
	Signifikanz (2-seitig)	.707	.402	.545	.216	.251
	N	95	95	95	95	95
jdeers	Korrelation nach Pearson	-.074	-.290(**)	.076	-.175	.196
	Signifikanz (2-seitig)	.477	.004	.467	.089	.057
	N	95	95	95	95	95
jeuers	Korrelation nach Pearson	.176	.097	.057	.181	.058
	Signifikanz (2-seitig)	.089	.351	.582	.079	.579
	N	95	95	95	95	95
jeians	Korrelation nach Pearson	.284(**)	.341(**)	.139	.325(**)	.052
	Signifikanz (2-seitig)	.005	.001	.179	.001	.616
	N	95	95	95	95	95
jxenois	Korrelation nach Pearson	.128	.191	.136	.186	.018
	Signifikanz (2-seitig)	.217	.064	.190	.072	.859
	N	95	95	95	95	95
jxenoos	Korrelation nach Pearson	-.048	-.143	.155	-.014	.151
	Signifikanz (2-seitig)	.641	.166	.133	.891	.144
	N	95	95	95	95	95

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

a Begabung = hoch begabt

Tabelle Q.2.4: Korrelationen für Identitätsskalen mit Indikatoren Intrinsische Lernmotivation, durchschnittlich Begabte

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jsaufms	Korrelation nach Pearson	.077	.222(*)	.148	.225(*)	.096
	Signifikanz (2-seitig)	.457	.031	.152	.028	.352
	N	95	95	95	95	95
jkrits	Korrelation nach Pearson	-.100	-.076	-.071	.078	.171
	Signifikanz (2-seitig)	.335	.461	.494	.454	.097
	N	95	95	95	95	95
jдинfs	Korrelation nach Pearson	.244(*)	.270(**)	.310(**)	.200	-.092
	Signifikanz (2-seitig)	.017	.008	.002	.052	.375
	N	95	95	95	95	95
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.208(*)	-.285(**)	-.011	-.044	.257(*)
	Signifikanz (2-seitig)	.043	.005	.913	.674	.012
	N	95	95	95	95	95
jdnorms	Korrelation nach Pearson	.205(*)	.054	.418(**)	.271(**)	-.059
	Signifikanz (2-seitig)	.047	.606	.000	.008	.572
	N	95	95	95	95	95
Mswers	Korrelation nach Pearson	-.035	-.110	.052	.142	-.031
	Signifikanz (2-seitig)	.736	.289	.614	.171	.766
	N	95	95	95	95	95
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.211(*)	-.126	-.168	.100	.075
	Signifikanz (2-seitig)	.041	.226	.104	.337	.469
	N	95	95	95	95	95
jsomas	Korrelation nach Pearson	-.136	.016	-.139	.118	.050

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jbegabs	Signifikanz (2-seitig)	.189	.879	.180	.254	.631
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.054	.165	-.019	-.134	-.110
jemots	Signifikanz (2-seitig)	.607	.110	.852	.194	.290
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.083	.160	.066	-.036	-.255(*)
jdurcs	Signifikanz (2-seitig)	.425	.120	.527	.730	.012
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	-.005	.093	-.119	-.241(*)	.178
jkomss	Signifikanz (2-seitig)	.961	.371	.252	.018	.085
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.090	-.030	-.026	-.147	.233(*)
jstscs	Signifikanz (2-seitig)	.386	.772	.803	.155	.023
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.084	.164	.205(*)	.027	-.078
jdeers	Signifikanz (2-seitig)	.418	.112	.046	.795	.451
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.086	-.180	.232(*)	.123	.058
jeuers	Signifikanz (2-seitig)	.407	.081	.024	.236	.575
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.495(**)	.309(**)	.186	.303(**)	-.092
jeians	Signifikanz (2-seitig)	.000	.002	.072	.003	.376
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.270(**)	.193	.200	.140	.154
jxenois	Signifikanz (2-seitig)	.008	.061	.051	.175	.135
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	.176	.115	.161	.112	-.022
jxenoos	Signifikanz (2-seitig)	.088	.267	.119	.280	.831
	N	95	95	95	95	95
	Korrelation nach Pearson	-.030	-.168	.175	.005	.098
	Signifikanz (2-seitig)	.775	.105	.090	.962	.346
	N	95	95	95	95	95

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

a Begabung = durchschnittlich begabt

Tabelle Q.2.5: Korrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation mit Schulnoten, Hochbegabte

	Spearman-Rho					
	Note Mathematik			Note Deutsch		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
katkog	.068	.511	95	.143	.166	95
katdenk	.038	.711	95	.086	.406	95
katleis	.097	.348	95	.325(**)	.001	95
kataktiv	.009	.934	95	.149	.151	95
katentstp	-.214(*)	.037	95	-.075	.471	95

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

Tabelle Q.2.6: Korrelationen für Indikatoren Intrinsische Lernmotivation mit Schulnoten, durchschnittlich Begabte

	Spearman-Rho					
	Note Mathematik			Note Deutsch		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
katkog	.107	.304	95	-.036	.732	95
katdenk	.056	.590	95	-.061	.554	95
katleis	.125	.228	95	-.010	.926	95
kataktiv	.084	.421	95	-.093	.371	95
katentsp	-.029	.782	95	.119	.251	95

Tabelle Q.2.7: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Problembelastung, Hochbegabte

	Spearman-Rho		
	Insgesamt gesehen geht es mir...		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	-.137	.190	93
jkrits	.156	.135	93
jidinfs	-.025	.811	93
jiddiffs	-.029	.783	93
jidnorms	.129	.217	93
Mswers	.170	.102	93
jbdis	.228(*)	.028	93
jsomas	.143	.172	93
jbegabs	-.207(*)	.047	93
jemots	-.076	.470	93
jdurcs	.052	.618	93
jkomss	-.131	.211	93
jstscs	-.080	.447	93
jdeers	.010	.923	93
jeuers	.031	.765	93
jeians	-.084	.424	93
jxenois	.018	.866	93
jxenoos	.011	.916	93
jkogms	-.300(**)	.004	93
jdenks	-.097	.357	93
jleiss	-.026	.806	93
Freiz_aktiv	-.061	.560	93
Freiz_entsp	-.145	.166	93

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

a Begabung = hoch begabt

Tabelle Q.2.8: Korrelationen für Identitätsskalen mit Allgemeiner Problembelastung, durchschnittlich Begabte

	Spearman-Rho		
	Insgesamt gesehen geht es mir...		
	Korrelationskoeffizient	Sig. (2-seitig)	N
jsaufms	.103	.329	92
jkrits	.325(**)	.002	92
jidinfs	-.141	.179	92
jiddiffs	.048	.651	92
jidnorms	-.150	.153	92
Mswers	.563(**)	.000	92
jbdis	.605(**)	.000	92
jsomas	.257(*)	.013	92
jbegabs	-.441(**)	.000	92
jemots	-.127	.228	92
jdurcs	-.067	.526	92
jkomss	-.216(*)	.039	92
jstscs	-.414(**)	.000	92
jdeers	-.285(**)	.006	92
jeuers	-.067	.528	92
jeians	.011	.916	92
jxenois	.244(*)	.019	92
jxenoos	-.071	.499	92
jkogms	-.175	.096	92
jdenks	-.136	.197	92
jleiss	-.126	.232	92
Freiz_aktiv	.110	.295	92
Freiz_entsp	-.062	.557	92

** Die Korrelation ist auf dem 0,01 Niveau signifikant (zweiseitig).

* Die Korrelation ist auf dem 0,05 Niveau signifikant (zweiseitig).

a Begabung = durchschnittlich begabt

R Underachiever

In den Tabellen dieses Abschnitts werden für die Skalenbenennungen folgende Abkürzungen verwendet:

jsaufms = Selbstaufmerksamkeit
 jkritis = Selbstkritik
 jidinfos = Identitätsstil, informationsorientiert
 jiddiffs = Identitätsstil, diffus
 jidnorms = Identitätsstil, normorientiert
 jswers = Selbstwert, positiv gepolt
 Mswers = Selbstwert, negativ gepolt
 jbdiss = Depressivität
 jsomas = Psychosomatische Beschwerden
 jbegabs = Begabungsselbstkonzept, positiv gepolt
 Mbegabs = Begabungsselbstkonzept, negativ gepolt
 jemots = Emotionskontrolle
 jdurcs = Durchsetzungsfähigkeit
 jkomss = Soziale Fähigkeiten
 jstscs = Nationalstolz
 jdeers = Erleben der eigenen Nation
 jeuers = Erleben der EU
 jeians = Toleranz
 jxenois = Xenophilie
 jxenoos = Xenophobie, positiv gepolt
 Mxenos = Xenophobie, negativ gepolt
 jkogms = Kognitives Motiv
 jdenks = Freude an der Denktätigkeit
 jleiss = Leistungsehrgeiz
 Freiz_aktiv = aktive Freizeitgestaltung
 Freiz_entsp = entspannende Freizeitgestaltung

R.1 Identitätsbildung

Tabelle R.1.1: Deskriptive Statistiken für „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe

	Achiever	Mittelwert	Standard- abweichung	N
jsaufms	Achiever	2.7900	.82963	73
	Underachiever	2.9635	.86077	73
	Gesamt	2.8767	.84691	146
jkritis	Achiever	3.6795	.77513	73
	Underachiever	3.7918	.69796	73
	Gesamt	3.7356	.73717	146
jidinfos	Achiever	3.8280	.68794	73
	Underachiever	3.4384	.80548	73
	Gesamt	3.6332	.77161	146
jiddiffs	Achiever	2.6693	.68465	73
	Underachiever	3.0176	.81682	73
	Gesamt	2.8434	.77111	146
jidnorms	Achiever	3.2363	.68515	73
	Underachiever	3.0908	.75641	73
	Gesamt	3.1635	.72287	146

Tabelle R.1.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe

Box-M-Test	15.749
F	1.011
df1	15
df2	83489.684
Signifikanz	.440

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzen- matrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.1.3: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe

Effekt		Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.986	1976.395(a)	5.000 140.000	.000	.986
				5.000 140.000		
Gruppe	Pillai-Spur	.130	4.182(a)	5.000 140.000	.001	.130

a Exakte Statistik

Tabelle R.1.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jsaufms	.350	1	144	.555
jkrits	.944	1	144	.333
jidinfs	.706	1	144	.402
jiddiffs	2.774	1	144	.098
jidnorms	.727	1	144	.395

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.1.5: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Reflektierendes Ich“ nach Leistungsgruppe

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Gruppe	jsaufms	1.099	1.538	.217	.011
	jkrits	.461	.847	.359	.006
	jidinfs	5.542	9.878	.002	.064
	jiddiffs	4.429	7.798	.006	.051
	jidnorms	.773	1.485	.225	.010

Tabelle R.1.6: Deskriptive Statistiken für „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe

	Achiever	Mittelwert	Standardabweichung	N
jswers	Achiever	3.8242	.65610	73
	Underachiever	3.4452	.86827	73
	Gesamt	3.6347	.79010	146
jbdis	Achiever	2.0385	.51965	73
	Underachiever	2.2800	.58631	73
	Gesamt	2.1592	.56520	146
jsomas	Achiever	1.9534	.60048	73
	Underachiever	2.0466	.59490	73
	Gesamt	2.0000	.59747	146
jbegabs	Achiever	4.1941	.58861	73
	Underachiever	3.5479	.83217	73
	Gesamt	3.8710	.78803	146

Tabelle R.1.7: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe

Box-M-Test	15.823
F	1.535
df1	10
df2	99136.255
Signifikanz	.120

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzenmatrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.1.8: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe

Effekt		Wert	F	Hypothese df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.993	5292.59	4.000	.000	.993
			3(a)	141.000		
Gruppe	Pillai-Spur	.170	7.228(a)	4.000	.000	.170
				141.000		

a Exakte Statistik

Tabelle R.1.9: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jswers	6.794	1	144	.010
jbdis	2.351	1	144	.127
jsomas	.000	1	144	.985
jbegabs	6.400	1	144	.012

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.1.10: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Selbstwert/Selbstkonzepte“ nach Leistungsgruppe

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Gruppe	jswers	5.243	8.853	.003	.058
	jbdis	2.128	6.933	.009	.046
	jsomas	.317	.887	.348	.006
	jbegabs	15.238	29.332	.000	.169

Tabelle R.1.11: Deskriptive Statistiken für „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe

	Achiever	Mittelwert	Standardabweichung	N
jemots	Achiever	3.6119	.81463	73
	Underachiever	3.3151	1.00445	73
	Gesamt	3.4635	.92341	146
jdurcs	Achiever	3.4840	.96392	73
	Underachiever	3.7215	1.02592	73
	Gesamt	3.6027	.99909	146
jkomss	Achiever	3.7283	.66927	73
	Underachiever	3.6484	.96568	73
	Gesamt	3.6884	.82890	146

Tabelle R.1.12: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe

Box-M-Test	14.138
F	2.303
df1	6
df2	150238.189
Signifikanz	.032

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzenmatrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.1.13: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe

Effekt		Wert	F	Hypothese df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.969	1501.848(a)	3.000	.000	.969
				142.000		
Gruppe	Pillai-Spur	.043	2.137(a)	3.000	.098	.043
				142.000		

a Exakte Statistik

Tabelle R.1.14: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jemots	2.546	1	144	.113
jdurcs	.070	1	144	.791
jkomss	6.007	1	144	.015

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.1.15: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Kontrollüberzeugungen“ nach Leistungsgruppe

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	jemots	3.215	3.845	.052	.026
	jdurcs	2.058	2.077	.152	.014
	jkomss	.233	.338	.562	.002
Konstanter Term	jemots	1751.361	2094.249	.000	.936
	jdurcs	1895.041	1912.589	.000	.930
	jkomss	1986.180	2877.575	.000	.952
Gruppe	jemots	3.215	3.845	.052	.026
	jdurcs	2.058	2.077	.152	.014
	jkomss	.233	.338	.562	.002

Tabelle R.1.16: Deskriptive Statistiken für „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe

	Achiever	Mittelwert	Standardabweichung	N
jstscs	Achiever	.3790	.40441	73
	Underachiever	.3470	.46034	73
	Gesamt	.3630	.43208	146
jdeers	Achiever	2.5147	.79137	73
	Underachiever	2.4971	.80570	73
	Gesamt	2.5059	.79586	146
jeuers	Achiever	2.8082	.76964	73
	Underachiever	2.6347	.72471	73
	Gesamt	2.7215	.75000	146
jeians	Achiever	.9808	.61478	73
	Underachiever	.7452	.68982	73
	Gesamt	.8630	.66177	146
jxenois	Achiever	2.8311	.58564	73
	Underachiever	2.8021	.68924	73
	Gesamt	2.8166	.63750	146
jxenoos	Achiever	2.5240	.87912	73
	Underachiever	2.6986	.83848	73
	Gesamt	2.6113	.86055	146

Tabelle R.1.17: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe

Box-M-Test	26.881
F	1.223
df1	21
df2	76266.974
Signifikanz	.219

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzenmatrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.1.18: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe

Effekt		Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.981	1175.967(a)	6.000 139.000	.000	.981
	Gruppe	.056	1.376(a)	6.000 139.000	.228	.056

a Exakte Statistik

Tabelle R.1.19: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jstscs	.378	1	144	.540
jdeers	.110	1	144	.741
jeuers	.128	1	144	.721
jeians	1.016	1	144	.315
jxenois	1.716	1	144	.192
jxenoos	.181	1	144	.671

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.1.20: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Soziale Identität“ nach Leistungsgruppe

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta- Quadrat
Gruppe	jstscs	.037	.199	.656	.001
	jdeers	.011	.018	.894	.000
	jeuers	1.099	1.967	.163	.013
	jeians	2.026	4.747	.031	.032
	jxenois	.031	.075	.785	.001
	jxenoos	1.113	1.509	.221	.010

R.2 Lernmotivation, Varianzanalyse

Tabelle R.2.1: Deskriptive Statistiken für Skalen der Lernmotivation nach Leistungsgruppe

	Achiever	Mittelwert	Standard- abweichung	N
jkogms	Achiever	3.5205	.58859	73
	Underachiever	3.1106	.59928	73
	Gesamt	3.3156	.62663	146
jdenks	Achiever	3.3288	.79608	73
	Underachiever	3.0658	.64468	73
	Gesamt	3.1973	.73381	146
jleiss	Achiever	3.3265	.74403	73
	Underachiever	2.7763	.66215	73
	Gesamt	3.0514	.75419	146
Freiz_aktiv	Achiever	1.2364	.57956	73
	Underachiever	1.0763	.59121	73
	Gesamt	1.1563	.58890	146
Freiz_entsp	Achiever	2.3881	.56507	73
	Underachiever	2.7699	.56998	73
	Gesamt	2.5790	.59712	146

Tabelle R.2.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe

Box-M-Test	17.519
F	1.124
df1	15
df2	83489.684
Signifikanz	.327

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzenmatrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.2.3: Ergebnisse für multivariate Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe

Effekt		Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.988	2262.16	5.000	.000	.988
			8(a)	140.000		
Gruppe	Pillai-Spur	.205	7.239(a)	5.000	.000	.205
				140.000		

a Exakte Statistik

Tabelle R.2.4: Levene-Test auf Gleichheit der Fehlervarianzen für Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe

	F	df1	df2	Signifikanz
jkogms	.001	1	144	.977
jdenks	4.813	1	144	.030
jleiss	2.531	1	144	.114
Freiz_aktiv	.364	1	144	.547
Freiz_entsp	.027	1	144	.870

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.2.5: Zwischensubjekteffekte für multivariate Varianzanalyse „Lernmotivation“ nach Leistungsgruppe

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Gruppe	jkogms	6.135	17.390	.000	.108
	jdenks	2.525	4.812	.030	.032
	jleiss	11.050	22.279	.000	.134
	Freiz_aktiv	.936	2.731	.101	.019
	Freiz_entsp	5.319	16.513	.000	.103

R.3 Lernmotivation, Korrelationen

Tabelle R.3.1: Skalengkorrlationen für Lernmotivation mit Skalen „Reflektierendes Ich“, Achiever

	Achiever	jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jsaufms	Korrelation nach Pearson	.278(*)	.099	.236(*)	.244(*)	.011
	Signifikanz (2-seitig)	.017	.405	.045	.037	.925
	N	73	73	73	73	73
jkrits	Korrelation nach Pearson	.079	-.050	.217	-.036	-.035
	Signifikanz (2-seitig)	.504	.674	.065	.764	.766
	N	73	73	73	73	73
jдинfs	Korrelation nach Pearson	.526(**)	.367(**)	.371(**)	.490(**)	-.071
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.001	.001	.000	.553
	N	73	73	73	73	73
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.225	-.233(*)	-.146	-.220	.204
	Signifikanz (2-seitig)	.056	.047	.218	.062	.083
	N	73	73	73	73	73
jdnorms	Korrelation nach Pearson	.155	-.091	.420(**)	.193	.005
	Signifikanz (2-seitig)	.190	.444	.000	.102	.968
	N	73	73	73	73	73

Tabelle R.3.2: Skalengkorrlationen für Lernmotivation mit Skalen „Reflektierendes Ich“, Underachiever

	Underachiever	jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
jsaufms	Korrelation nach Pearson	.309(**)	.343(**)	.166	.379(**)	-.040
	Signifikanz (2-seitig)	.008	.003	.162	.001	.735
	N	73	73	73	73	73
jkrits	Korrelation nach Pearson	-.385(**)	-.193	-.195	-.128	.217
	Signifikanz (2-seitig)	.001	.103	.098	.281	.065
	N	73	73	73	73	73
jдинfs	Korrelation nach Pearson	.481(**)	.512(**)	.441(**)	.466(**)	-.150
	Signifikanz (2-seitig)	.000	.000	.000	.000	.206
	N	73	73	73	73	73
jiddiffs	Korrelation nach Pearson	-.337(**)	-.328(**)	-.238(*)	-.123	.314(**)
	Signifikanz (2-seitig)	.004	.005	.042	.299	.007
	N	73	73	73	73	73
jdnorms	Korrelation nach Pearson	.182	.153	.387(**)	.261(*)	-.039
	Signifikanz (2-seitig)	.122	.195	.001	.026	.743
	N	73	73	73	73	73

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

Tabelle R.3.3: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Selbstwert/Selbstkonzept“, Achiever

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
Mswers	Korrelation nach Pearson	-.042	-.019	.140	.094	.044
	Signifikanz (2-seitig)	.724	.872	.237	.427	.713
	N	73	73	73	73	73
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.135	-.099	-.055	.162	.103
	Signifikanz (2-seitig)	.256	.407	.641	.171	.388
	N	73	73	73	73	73
jsomas	Korrelation nach Pearson	.025	-.179	.178	.251(*)	.036
	Signifikanz (2-seitig)	.836	.130	.133	.032	.761
	N	73	73	73	73	73
jbegabs	Korrelation nach Pearson	-.005	.032	.050	-.072	.121
	Signifikanz (2-seitig)	.967	.789	.676	.543	.308
	N	73	73	73	73	73

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

Tabelle R.3.4: Skalenkorrelationen für Lernmotivation mit Skalen „Selbstwert/Selbstkonzept“, Underachiever

		jkogms	jdenks	jleiss	Freiz_aktiv	Freiz_entsp
Mswers	Korrelation nach Pearson	-.169	-.103	-.083	.042	.079
	Signifikanz (2-seitig)	.152	.384	.485	.726	.504
	N	73	73	73	73	73
jbdis	Korrelation nach Pearson	-.228	-.121	-.081	.022	.130
	Signifikanz (2-seitig)	.052	.306	.496	.856	.274
	N	73	73	73	73	73
jsomas	Korrelation nach Pearson	-.085	-.044	-.082	-.021	.222
	Signifikanz (2-seitig)	.473	.710	.488	.857	.059
	N	73	73	73	73	73
jbegabs	Korrelation nach Pearson	.208	.281(*)	.074	-.030	-.108
	Signifikanz (2-seitig)	.077	.016	.532	.799	.362
	N	73	73	73	73	73

** Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,01 (2-seitig) signifikant.

* Die Korrelation ist auf dem Niveau von 0,05 (2-seitig) signifikant.

R.4 Clusteranalyse

Tabelle R.4.1: Zuordnungsübersicht hierarchische Clusteranalyse Underachiever

Schritt	Zusammengeführte Cluster		Koeffizienten	Erstes Vorkommen des Clusters		Nächster Schritt
	Cluster 1	Cluster 2		Cluster 1	Cluster 2	
1	25	34	.006	0	0	13
2	67	68	.015	0	0	28
3	2	22	.044	0	0	23
4	61	62	.073	0	0	37
5	46	51	.104	0	0	15
6	30	33	.140	0	0	18
7	26	28	.178	0	0	43
8	59	63	.218	0	0	30
9	45	48	.258	0	0	31
10	31	38	.307	0	0	42
11	9	11	.356	0	0	39
12	72	73	.406	0	0	34
13	25	36	.463	1	0	22
14	32	37	.528	0	0	42
15	46	50	.597	5	0	40
16	4	5	.666	0	0	24
17	56	71	.742	0	0	53
18	29	30	.843	0	6	29
19	42	43	.947	0	0	35
20	12	19	1.067	0	0	47
21	57	65	1.192	0	0	37
22	25	35	1.332	13	0	43
23	2	17	1.473	3	0	36
24	3	4	1.615	0	16	52
25	1	21	1.764	0	0	63
26	7	23	1.921	0	0	41
27	10	13	2.077	0	0	39
28	58	67	2.243	0	2	54
29	27	29	2.418	0	18	50
30	59	69	2.598	8	0	54
31	45	47	2.801	9	0	44
32	40	41	3.027	0	0	48
33	60	66	3.263	0	0	60
34	54	72	3.504	0	12	46
35	42	44	3.760	19	0	55
36	2	16	4.022	23	0	38
37	57	61	4.444	21	4	57
38	2	8	4.869	36	0	51
39	9	10	5.318	11	27	52
40	46	52	5.833	15	0	61
41	7	15	6.357	26	0	45
42	31	32	6.940	10	14	50
43	25	26	7.524	22	7	62
44	45	49	8.111	31	0	59
45	7	20	8.702	41	0	56
46	54	55	9.322	34	0	53
47	12	14	9.986	20	0	58
48	39	40	10.663	0	32	57
49	24	70	11.373	0	0	64
50	27	31	12.179	29	42	55
51	2	6	13.120	38	0	58
52	3	9	14.266	24	39	64
53	54	56	15.625	46	17	66
54	58	59	17.003	28	30	65
55	27	42	18.578	50	35	62
56	7	18	20.397	45	0	67
57	39	57	22.251	48	37	65
58	2	12	24.178	51	47	63
59	45	53	26.236	44	0	61

Schritt	Zusammengeführte Cluster		Koeffizienten	Erstes Vorkommen des Clusters		Nächster Schritt
60	60	64	28.878	33	0	68
61	45	46	31.787	59	40	66
62	25	27	34.781	43	55	71
63	1	2	38.201	25	58	67
64	3	24	42.686	52	49	69
65	39	58	47.429	57	54	68
66	45	54	53.495	61	53	70
67	1	7	62.611	63	56	69
68	39	60	72.431	65	60	70
69	1	3	85.038	67	64	72
70	39	45	103.318	68	66	71
71	25	39	124.711	62	70	72
72	1	25	201.408	69	71	0

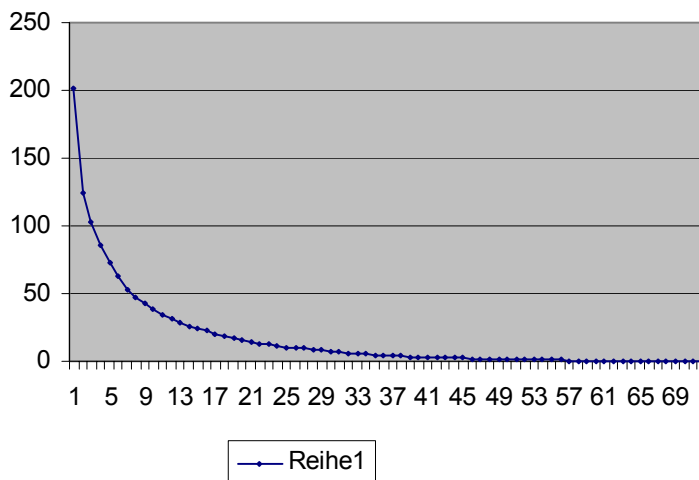


Abbildung 4: Ellbow-Kriterium Clusterlösung

Tabelle R.4.2: Varianzanalyse für Kognitives Motiv nach Clustergruppe

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df1/df2	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	12.841(a)	3	4.280	21.621	.000	.499
Konstanter Term	656.545	1	656.545	3316.388	.000	.981
Cluster_X	12.841	3/65	4.280	21.621	.000	.499

a R-Quadrat = .499 (korrigiertes R-Quadrat = .476)

Tabelle R.4.3: Mittlere Differenzen für Varianzanalyse Kognitives Motiv nach Clustergruppe

(I) Cluster	(J) Cluster	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
1	2	-.8725(*)	.13663	.000
	3	-.7798(*)	.15731	.000
	4	-1.0162(*)	.14963	.000
2	1	.8725(*)	.13663	.000
	3	.0927	.16406	1.000
	4	-.1437	.15672	1.000
3	1	.7798(*)	.15731	.000
	2	-.0927	.16406	1.000
	4	-.2364	.17504	1.000

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

R.5 Univariate Varianzanalysen

Tabelle R.5.1: Deskriptive Statistiken für „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe

Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
1	2.5417	.58229	24
2	3.2737	.34776	19
3	2.9333	.41194	12
4	3.8429	.36101	14
Gesamt	3.0754	.65986	69

Tabelle R.5.2: Levene-Test für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe

F	df1	df2	Signifikanz
3.301	3	65	.026

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.5.3: Test der Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	16.072(a)	3	5.357	25.726	.000	.543
Konstanter Term	636.581	1	636.581	3056.838	.000	.979
Cluster_X	16.072	3	5.357	25.726	.000	.543
Fehler	13.536	65	.208			
Gesamt	682.200	69				
Korrigierte Gesamtvariation	29.608	68				

a R-Quadrat = .543 (korrigiertes R-Quadrat = .522)

Tabelle R.5.4: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Freude an Denktätigkeit“ nach Clustergruppe

Bonferroni

(I) Clustergruppe	(J) Clustergruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
1	2	-.7320(*)	.14013	.000
	3	-.3917	.16134	.108
	4	-1.3012(*)	.15347	.000
2	1	.7320(*)	.14013	.000
	3	.3404	.16827	.283
	4	-.5692(*)	.16073	.004
3	1	.3917	.16134	.108
	2	-.3404	.16827	.283
	4	-.9095(*)	.17952	.000
4	1	1.3012(*)	.15347	.000
	2	.5692(*)	.16073	.004
	3	.9095(*)	.17952	.000

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Tabelle R.5.5: Deskriptive Statistiken „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe

Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
1	2.1250	.44573	24
2	3.1140	.28357	19
3	3.5833	.21904	12
4	2.8452	.48685	14
Gesamt	2.7971	.66228	69

Tabelle R.5.6: Levene-Test für Varianzanalyse „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe

F	df1	df2	Signifikanz
3.276	3	65	.026

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.5.7: Zwischensubjekteffekte für „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	20.200(a)	3	6.733	45.468	.000	.677
Konstanter Term	546.587	1	546.587	3690.877	.000	.983
Cluster_X	20.200	3	6.733	45.468	.000	.677
Fehler	9.626	65	.148			
Gesamt	569.667	69				
Korrigierte Gesamtvariation	29.826	68				

a R-Quadrat = .677 (korrigiertes R-Quadrat = .662)

Tabelle R.5.8: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Leistungsehrgeiz“ nach Clustergruppe Bonferroni

(I) Clustergruppe	(J) Clustergruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
1	2	-.9890(*)	.11817	.000
	3	-1.4583(*)	.13606	.000
	4	-.7202(*)	.12942	.000
2	1	.9890(*)	.11817	.000
	3	-.4693(*)	.14190	.009
	4	.2688	.13554	.310
3	1	1.4583(*)	.13606	.000
	2	.4693(*)	.14190	.009
	4	.7381(*)	.15139	.000
4	1	.7202(*)	.12942	.000
	2	-.2688	.13554	.310
	3	-.7381(*)	.15139	.000

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

Tabelle R.5.9: Deskriptive Statistiken „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe

Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
1	.6094	.36395	24
2	.7584	.21343	19
3	1.5823	.36994	12
4	1.6433	.43199	14
Gesamt	1.0294	.57358	69

Tabelle R.5.10: Levene-Test für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe

F	df1	df2	Signifikanz
1.330	3	65	.272

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.5.11: Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe

Quelle	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Korrigiertes Modell	14.573(a)	3	4.858	40.492	.000	.651
Konstanter Term	84.716	1	84.716	706.153	.000	.916
Cluster_X	14.573	3	4.858	40.492	.000	.651
Fehler	7.798	65	.120			
Gesamt	95.489	69				
Korrigierte Gesamtvariation	22.371	68				

a R-Quadrat = .651 (korrigiertes R-Quadrat = .635)

Tabelle R.5.12: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Freizeitgestaltung, aktiv“ nach Clustergruppe

Bonferroni

(I) Clustergruppe	(J) Clustergruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
1	2	-.1490	.10636	.995
	3	-.9729(*)	.12246	.000
	4	-1.0339(*)	.11648	.000
2	1	.1490	.10636	.995
	3	-.8238(*)	.12772	.000
	4	-.8849(*)	.12200	.000
3	1	.9729(*)	.12246	.000
	2	.8238(*)	.12772	.000
	4	-.0611	.13626	1.000
4	1	1.0339(*)	.11648	.000
	2	.8849(*)	.12200	.000
	3	.0611	.13626	1.000

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.

R.6 Diskriminanzanalyse Clustervariablen

Tabelle R.6.1: Gruppenstatistik für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Clustergruppe		Mittelwert	Standardab- weichung	Gültige Werte (listenweise)	
				Ungewichtet	Gewichtet
1	jdenks	2.5417	.58229	24	24.000
	jleiss	2.1250	.44573	24	24.000
	Freiz_aktiv	.6094	.36395	24	24.000
2	jdenks	3.2737	.34776	19	19.000
	jleiss	3.1140	.28357	19	19.000
	Freiz_aktiv	.7584	.21343	19	19.000
3	jdenks	2.9333	.41194	12	12.000
	jleiss	3.5833	.21904	12	12.000
	Freiz_aktiv	1.5823	.36994	12	12.000
4	jdenks	3.8429	.36101	14	14.000
	jleiss	2.8452	.48685	14	14.000
	Freiz_aktiv	1.6433	.43199	14	14.000
Gesamt	jdenks	3.0754	.65986	69	69.000
	jleiss	2.7971	.66228	69	69.000
	Freiz_aktiv	1.0294	.57358	69	69.000

Tabelle R.6.2: Gleichheitstest der Gruppenmittelwerte für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

	Wilks-Lambda	F	df1	df2	Signifikanz
jdenks	.457	25.726	3	65	.000
jleiss	.323	45.468	3	65	.000
Freiz_aktiv	.349	40.492	3	65	.000

Tabelle R.6.3: Log-determinanten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Clustergruppe	Rang	Log- Determinante
1	3	-4.893
2	3	-7.781
3	3	-6.803
4	3	-5.902
Gemeinsam innerhalb der Gruppen	3	-5.721

Die Ränge und natürlichen Logarithmen der ausgegebenen Determinanten sind die der Gruppen-Kovarianz-Matrizen.

Tabelle R.6.4: Eigenwerte für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Funktion	Eigenwert	% der Varianz	Kumulierte %	Kanonische Korrelation
1	2.922(a)	64.5	64.5	.863
2	1.004(a)	22.2	86.6	.708
3	.607(a)	13.4	100.0	.615

a Die ersten 3 kanonischen Diskriminanzfunktionen werden in dieser Analyse verwendet.

Tabelle R.6.5: Wilks-Lambda für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Test der Funktion(en)	Wilks-Lambda	Chi-Quadrat	df	Signifikanz
1 bis 3	.079	163.586	9	.000
2 bis 3	.310	75.441	4	.000
3	.622	30.592	1	.000

Tabelle R.6.6: Standardisierte kanonische Diskriminanzfunktionskoeffizienten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

	Funktion		
	1	2	3
jdenks	.132	.684	.792
jeiss	.668	-.747	.241
Freiz_aktiv	.600	.392	-.743

Tabelle R.6.7: Struktur-Matrix für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

	Funktion		
	1	2	3
jeiss	.771(*)	-.540	.338
Freiz_aktiv	.712(*)	.468	-.523
jdenks	.434	.604	.669(*)

Gemeinsame Korrelationen innerhalb der Gruppen zwischen Diskriminanzvariablen und standardisierten kanonischen Diskriminanzfunktionen

Variablen sind nach ihrer absoluten Korrelationsgröße innerhalb der Funktion geordnet.

* Größte absolute Korrelation zwischen jeder Variablen und einer Diskriminanzfunktion

Tabelle R.6.8: Funktionen bei den Gruppen-Zentroiden für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Clustergruppe	Funktion		
	1	2	3
1	-2.049	.030	-.446
2	.138	-.625	1.125
3	2.282	-1.114	-.940
4	1.370	1.752	.045

Nicht-standardisierte kanonische Diskriminanzfunktionen, die bezüglich des Gruppen-Mittelwertes bewertet werden

Tabelle R.6.9: A-priori-Wahrscheinlichkeiten der Gruppen für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

Clustergruppe	A-priori	In der Analyse verwendete Fälle	
		Ungewichtet	Gewichtet
		1	.348
2	.275	19	19.000
3	.174	12	12.000
4	.203	14	14.000
Gesamt	1.000	69	69.000

Tabelle R.6.10: Klassifizierungskoeffizienten für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

	Clusterguppe			
	1	2	3	4
jdenks	9.845	12.223	8.525	14.267
jeiss	11.570	17.623	21.001	14.470
Freiz_aktiv	.402	.081	7.678	7.224
(Konstant)	-25.983	-48.766	-57.953	-55.529

Lineare Diskriminanzfunktionen nach Fisher

Kanonische Diskriminanzfunktion

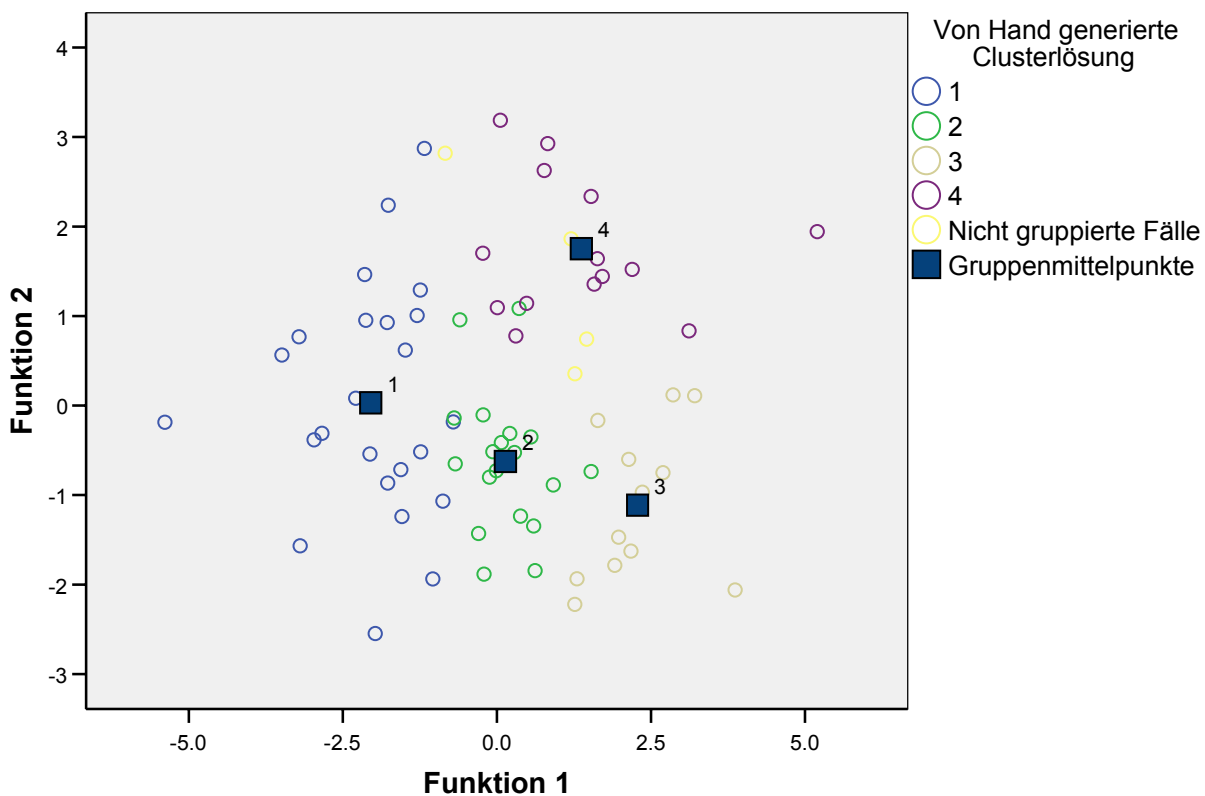


Abbildung 5: Kanonische Diskriminanzfunktion

Tabelle R.6.11: Klassifizierungsergebnisse für Diskriminanzanalyse nach Clustervariablen

	Clustergruppe	Vorhergesagte Gruppenzugehörigkeit				Gesamt	
		1	2	3	4		
Original	Anzahl	1	23	1	0	0	24
		2	1	18	0	0	19
		3	0	1	11	0	12
		4	0	2	0	12	14
		Ungruppierte Fälle	1	0	1	2	4
	%	1	95.8	4.2	.0	.0	100.0
		2	5.3	94.7	.0	.0	100.0
		3	.0	8.3	91.7	.0	100.0
		4	.0	14.3	.0	85.7	100.0
		Ungruppierte Fälle	25.0	.0	25.0	50.0	100.0

a 92.8% der ursprünglich gruppierten Fälle wurden korrekt klassifiziert.

R.7 Varianzanalyse Identitätsskalen nach Clustergruppen

Tabelle R.7.1: Deskriptive Statistiken für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen

	Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
jsaufms	1	2.7153	.84052	24
	2	2.8421	.80215	19
	3	3.1389	.79720	12
	4	3.4524	.83315	14
	Gesamt	2.9734	.85158	69
jkrits	1	4.0833	.66703	24
	2	3.4316	.57451	19
	3	4.0333	.69194	12
	4	3.6571	.74184	14
	Gesamt	3.8087	.70747	69
jдинfs	1	2.9259	.76115	24
	2	3.4211	.54757	19
	3	3.8704	.55824	12
	4	4.0000	.92758	14
	Gesamt	3.4444	.82512	69
jiddiffs	1	3.2560	.74049	24
	2	2.8872	.94591	19
	3	3.0357	.66205	12
	4	2.6633	.83976	14
	Gesamt	2.9959	.82356	69
jидnorms	1	2.8073	.82008	24
	2	2.9737	.69043	19
	3	3.7188	.71136	12
	4	3.2054	.47182	14
	Gesamt	3.0924	.76326	69
jswers	1	3.2708	.78299	24
	2	3.6140	1.06001	19
	3	3.3472	.74011	12

	Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
jbdis	4	3.4762	.90784	14
	Gesamt	3.4203	.87802	69
	1	2.4193	.59678	24
	2	2.0658	.58500	19
	3	2.3906	.64849	12
	4	2.2991	.46974	14
jsomas	Gesamt	2.2926	.58566	69
	1	2.2417	.58079	24
	2	1.9789	.58839	19
	3	2.0333	.61987	12
	4	1.9000	.58045	14
	Gesamt	2.0638	.59259	69
jbegabs	1	3.3194	.76600	24
	2	3.9035	.77243	19
	3	3.0417	.95114	12
	4	3.8929	.68440	14
	Gesamt	3.5483	.84603	69
	jemots	1	3.1111	.96141
2		3.7368	.82835	19
3		3.0000	1.15470	12
4		3.3333	1.07814	14
Gesamt		3.3092	1.00703	69
jdurcs		1	4.0694	.97792
	2	3.7193	.81091	19
	3	3.4167	1.04567	12
	4	3.5714	1.29052	14
	Gesamt	3.7585	1.02722	69
	jkomss	1	3.6944	1.00442
2		4.0526	.79747	19
3		3.4306	.86590	12
4		3.3571	1.15073	14
Gesamt		3.6787	.97741	69
jstscs		1	.1065	.40459
	2	.4561	.48133	19
	3	.4537	.36533	12
	4	.5476	.51097	14
	Gesamt	.3527	.47139	69
	jdeers	1	2.3571	.67006
2		2.5113	.78581	19
3		2.8333	.81914	12
4		2.5612	1.01243	14
Gesamt		2.5238	.80428	69
jeuers		1	2.5139	.70867
	2	2.5965	.67201	19
	3	2.9444	.54742	12
	4	2.6190	.98586	14
	Gesamt	2.6329	.73907	69
	jeians	1	.5667	.53946
2		.9474	.64236	19

	Clustergruppe	Mittelwert	Standardabweichung	N
jxenois	3	.5000	.85918	12
	4	1.0000	.63730	14
	Gesamt	.7478	.67183	69
	1	2.7824	.66302	24
	2	2.7485	.73127	19
	3	2.8704	.74886	12
	4	2.8254	.67052	14
jxenoos	Gesamt	2.7971	.68466	69
	1	2.6771	.76428	24
	2	2.8026	.90745	19
	3	2.9375	1.00637	12
	4	2.3571	.56086	14
	Gesamt	2.6920	.82264	69

Tabelle R.7.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen

Box-M-Test	407.035
F	1.199
df1	171
df2	4596.996
Signifikanz	.042

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzenmatrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.7.3: Multivariate Tests für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen

Effekt		Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz z	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.997	979.398(a)	18 48	.000	.997
Clustergruppe	Pillai-Spur	1.113	1.639	54 150	.010	.371

a Exakte Statistik

b Die Statistik ist eine Obergrenze auf F, die eine Untergrenze auf dem Signifikanzniveau ergibt.

Tabelle R.7.4: Levene-Test für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen

	F	df1	df2	Signifikanz
jsaufms	.084	3	65	.969
jkrits	1.145	3	65	.337
jidinfs	3.028	3	65	.036
jiddiffs	.536	3	65	.659
jidnorms	2.394	3	65	.076
jswers	2.240	3	65	.092
jbdis	.477	3	65	.699
jsomas	.252	3	65	.859
jbegabs	.245	3	65	.865
jemots	.633	3	65	.596
jdurcs	1.433	3	65	.241
jkomss	2.088	3	65	.110
jstscs	.685	3	65	.564

	F	df1	df2	Signifikanz
jdeers	1.903	3	65	.138
jeuers	1.556	3	65	.209
jeians	.869	3	65	.462
jxenois	.197	3	65	.898
jxenoos	1.497	3	65	.224

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.7.5: Test der Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Identitätsskalen“ nach Clustergruppen

Abhängige Variable	Quadratsumme vom Typ III	df	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
jsaufms	5.467	3	1.822	2.702	.053	.111
jkrits	5.439	3	1.813	4.121	.010	.160
jidinfs	12.961	3	4.320	8.424	.000	.280
jiddiffs	3.416	3	1.139	1.733	.169	.074
jidnorms	7.105	3	2.368	4.735	.005	.179
jswers	1.357	3	.452	.576	.633	.026
jbdis	1.478	3	.493	1.466	.232	.063
jsomas	1.283	3	.428	1.230	.306	.054
jbegabs	8.396	3	2.799	4.517	.006	.173
jemots	5.572	3	1.857	1.905	.138	.081
jdurcs	4.242	3	1.414	1.361	.262	.059
jkomss	4.849	3	1.616	1.748	.166	.075
jstscs	2.313	3	.771	3.915	.012	.153
jdeers	1.839	3	.613	.945	.424	.042
jeuers	1.533	3	.511	.932	.430	.041
jeians	3.171	3	1.057	2.497	.067	.103
jxenois	.126	3	.042	.086	.968	.004
jxenoos	2.531	3	.844	1.261	.295	.055

R.8 Vergleich Clustergruppen mit Achievern

Tabelle R.8.1: Deskriptive Statistiken für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

	Typen	Mittelwert	Standardabweichung	N
jsaufms	1.00	2.7153	.84052	24
	2.00	2.8421	.80215	19
	3.00	3.1389	.79720	12
	4.00	3.4524	.83315	14
	Achiever	2.7900	.82963	73
	Gesamt	2.8791	.84242	142
jkrits	1.00	4.0833	.66703	24
	2.00	3.4316	.57451	19
	3.00	4.0333	.69194	12
	4.00	3.6571	.74184	14
	Achiever	3.6795	.77513	73
	Gesamt	3.7423	.74323	142
jдинfs	1.00	2.9259	.76115	24
	2.00	3.4211	.54757	19
	3.00	3.8704	.55824	12
	4.00	4.0000	.92758	14
	Achiever	3.8280	.68794	73
	Gesamt	3.6416	.77912	142
jddiffs	1.00	3.2560	.74049	24
	2.00	2.8872	.94591	19
	3.00	3.0357	.66205	12
	4.00	2.6633	.83976	14
	Achiever	2.6693	.68465	73
	Gesamt	2.8280	.77026	142
jдинorms	1.00	2.8073	.82008	24
	2.00	2.9737	.69043	19
	3.00	3.7188	.71136	12
	4.00	3.2054	.47182	14
	Achiever	3.2363	.68515	73
	Gesamt	3.1664	.72517	142
jswers	1.00	3.2708	.78299	24
	2.00	3.6140	1.06001	19
	3.00	3.3472	.74011	12
	4.00	3.4762	.90784	14
	Achiever	3.8242	.65610	73
	Gesamt	3.6279	.79539	142
jbdіs	1.00	2.4193	.59678	24
	2.00	2.0658	.58500	19
	3.00	2.3906	.64849	12
	4.00	2.2991	.46974	14
	Achiever	2.0385	.51965	73
	Gesamt	2.1620	.56528	142
jsomas	1.00	2.2417	.58079	24
	2.00	1.9789	.58839	19

	Typen	Mittelwert	Standardabweichung	N
jbegabs	3.00	2.0333	.61987	12
	4.00	1.9000	.58045	14
	Achiever	1.9534	.60048	73
	Gesamt	2.0070	.59711	142
	1.00	3.3194	.76600	24
	2.00	3.9035	.77243	19
	3.00	3.0417	.95114	12
	4.00	3.8929	.68440	14
	Achiever	4.1941	.58861	73
	Gesamt	3.8803	.79184	142
jemots	1.00	3.1111	.96141	24
	2.00	3.7368	.82835	19
	3.00	3.0000	1.15470	12
	4.00	3.3333	1.07814	14
	Achiever	3.6119	.81463	73
jdurcs	Gesamt	3.4648	.92250	142
	1.00	4.0694	.97792	24
	2.00	3.7193	.81091	19
	3.00	3.4167	1.04567	12
	4.00	3.5714	1.29052	14
jkomss	Achiever	3.4840	.96392	73
	Gesamt	3.6174	1.00114	142
	1.00	3.6944	1.00442	24
	2.00	4.0526	.79747	19
	3.00	3.4306	.86590	12
jstscs	4.00	3.3571	1.15073	14
	Achiever	3.7283	.66927	73
	Gesamt	3.7042	.83070	142
	1.00	.1065	.40459	24
	2.00	.4561	.48133	19
jdeers	3.00	.4537	.36533	12
	4.00	.5476	.51097	14
	Achiever	.3790	.40441	73
	Gesamt	.3662	.43687	142
	1.00	2.3571	.67006	24
jeuers	2.00	2.5113	.78581	19
	3.00	2.8333	.81914	12
	4.00	2.5612	1.01243	14
	Achiever	2.5147	.79137	73
	Gesamt	2.5191	.79484	142
jeians	1.00	2.5139	.70867	24
	2.00	2.5965	.67201	19
	3.00	2.9444	.54742	12
	4.00	2.6190	.98586	14
	Achiever	2.8082	.76964	73
jeians	Gesamt	2.7230	.75739	142
	1.00	.5667	.53946	24
	2.00	.9474	.64236	19
	3.00	.5000	.85918	12

	Typen	Mittelwert	Standardabweichung	N
jxenois	4.00	1.0000	.63730	14
	Achiever	.9808	.61478	73
	Gesamt	.8676	.65141	142
	1.00	2.7824	.66302	24
	2.00	2.7485	.73127	19
	3.00	2.8704	.74886	12
	4.00	2.8254	.67052	14
	Achiever	2.8311	.58564	73
	Gesamt	2.8146	.63363	142
	jxenoos	1.00	2.6771	.76428
2.00		2.8026	.90745	19
3.00		2.9375	1.00637	12
4.00		2.3571	.56086	14
Achiever		2.5240	.87912	73
Gesamt		2.6056	.85330	142

Tabelle R.8.2: Box-Test auf Gleichheit der Kovarianzenmatrizen für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

Box-M-Test	640.926
F	1.196
df1	342
df2	8216.178
Signifikanz	.009

Prüft die Nullhypothese, daß die beobachteten Kovarianzen- matrizen der abhängigen Variablen über die Gruppen gleich sind.

Tabelle R.8.3: Multivariate Tests für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

Effekt		Wert	F	Hypothese df Fehler df	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Konstanter Term	Pillai-Spur	.996	1478.292(a)	18 120	.000	.996
Gruppe	Pillai-Spur	.904	1.995	72 120	.000	.226

a Exakte Statistik

b Die Statistik ist eine Obergrenze auf F, die eine Untergrenze auf dem Signifikanzniveau ergibt.

Tabelle R.8.4: Levene-Test für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

	F	df1	df2	Signifikanz
jsaufms	.077	4	137	.989
jkrits	1.725	4	137	.148
jidinfs	2.212	4	137	.071
jiddiffs	.769	4	137	.547
jidnorms	1.608	4	137	.176
jswers	4.175	4	137	.003
jbdiss	.930	4	137	.449
jsomas	.203	4	137	.936
jbegabs	1.426	4	137	.229
jemots	1.175	4	137	.325
jdurcs	1.266	4	137	.286

	F	df1	df2	Signifikanz
jkomss	3.588	4	137	.008
jstscs	.647	4	137	.630
jdeers	1.346	4	137	.256
jeuers	1.095	4	137	.361
jeians	.697	4	137	.595
jxenois	.539	4	137	.708
jxenoos	1.132	4	137	.344

Prüft die Nullhypothese, daß die Fehlervarianz der abhängigen Variablen über Gruppen hinweg gleich ist.

Tabelle R.8.5: Zwischensubjekteffekte für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

Quelle	Abhängige Variable	Mittel der Quadrate	F	Signifikanz	Partielles Eta-Quadrat
Gruppe	jsaufms	1.665	2.443	.050	.067
	jkrits	1.508	2.875	.025	.077
	jdinfs	4.545	9.237	.000	.212
	jiddiffs	1.800	3.225	.015	.086
	jidnorms	1.960	4.049	.004	.106
	jswers	1.786	2.982	.021	.080
	jbdis	.942	3.125	.017	.084
	jsomas	.429	1.209	.310	.034
	jbegabs	5.797	12.177	.000	.262
	jemots	2.205	2.718	.032	.074
	jdurcs	1.728	1.762	.140	.049
	jkomss	1.234	1.830	.126	.051
	jstscs	.584	3.258	.014	.087
	jdeers	.460	.723	.578	.021
	jeuers	.656	1.148	.337	.032
	jeians	1.274	3.190	.015	.085
jxenois	.042	.101	.982	.003	
jxenoos	.883	1.221	.305	.034	

Tabelle R.8.6: Mehrfachvergleiche für Varianzanalyse „Vergleich Clustergruppen mit Achievern“

Bonferroni

Abhängige Variable	(I) Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jsaufms	1.00	2.00	-.1268	.25355	1.000
		3.00	-.4236	.29193	1.000
		4.00	-.7371	.27768	.089
		Achiever	-.0747	.19428	1.000
	2.00	1.00	.1268	.25355	1.000
		3.00	-.2968	.30446	1.000
		4.00	-.6103	.29083	.377
		Achiever	.0522	.21265	1.000
	3.00	1.00	.4236	.29193	1.000
		2.00	.2968	.30446	1.000
		4.00	-.3135	.32483	1.000
		Achiever			

Abhängige Variable	(I)Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jkrits	4.00	Achiever	.3489	.25720	1.000
		1.00	.7371	.27768	.089
		2.00	.6103	.29083	.377
		3.00	.3135	.32483	1.000
	Achiver	Achiever	.6624	.24091	.068
		1.00	.0747	.19428	1.000
		2.00	-.0522	.21265	1.000
		3.00	-.3489	.25720	1.000
	1.00	4.00	-.6624	.24091	.068
		2.00	.6518(*)	.22239	.040
		3.00	.0500	.25605	1.000
		4.00	.4262	.24355	.824
	2.00	Achiever	.4039	.17041	.192
		1.00	-.6518(*)	.22239	.040
		3.00	-.6018	.26704	.258
		4.00	-.2256	.25508	1.000
	3.00	Achiever	-.2479	.18652	1.000
		1.00	-.0500	.25605	1.000
		2.00	.6018	.26704	.258
		4.00	.3762	.28490	1.000
	4.00	Achiever	.3539	.22559	1.000
		1.00	-.4262	.24355	.824
		2.00	.2256	.25508	1.000
		3.00	-.3762	.28490	1.000
Achiver	Achiever	-.0223	.21130	1.000	
	1.00	-.4039	.17041	.192	
	2.00	.2479	.18652	1.000	
	3.00	-.3539	.22559	1.000	
jдинfs	1.00	4.00	.0223	.21130	1.000
		2.00	-.4951	.21540	.230
		3.00	-.9444(*)	.24800	.002
		4.00	-1.0741(*)	.23590	.000
	2.00	Achiever	-.9021(*)	.16505	.000
		1.00	.4951	.21540	.230
		3.00	-.4493	.25865	.846
		4.00	-.5789	.24707	.206
	3.00	Achiever	-.4070	.18066	.259
		1.00	.9444(*)	.24800	.002
		2.00	.4493	.25865	.846
		4.00	-.1296	.27595	1.000
4.00	Achiever	.0424	.21850	1.000	
	1.00	1.0741(*)	.23590	.000	
	2.00	.5789	.24707	.206	
	3.00	.1296	.27595	1.000	
Achiver	Achiever	.1720	.20466	1.000	
	1.00	.9021(*)	.16505	.000	
	2.00	.4070	.18066	.259	
	3.00	-.0424	.21850	1.000	
jddiffs	1.00	4.00	-.1720	.20466	1.000
		2.00	.3687	.22940	1.000
		3.00	.2202	.26412	1.000
		4.00	.5927	.25123	.197

Abhängige Variable	(I)Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jidnorms	2.00	Achiever	.5867(*)	.17578	.011
		1.00	-.3687	.22940	1.000
		3.00	-.1485	.27546	1.000
		4.00	.2240	.26312	1.000
	3.00	Achiever	.2179	.19240	1.000
		1.00	-.2202	.26412	1.000
		2.00	.1485	.27546	1.000
		4.00	.3724	.29388	1.000
	4.00	Achiever	.3664	.23270	1.000
		1.00	-.5927	.25123	.197
		2.00	-.2240	.26312	1.000
		3.00	-.3724	.29388	1.000
	Achiver	Achiever	-.0060	.21796	1.000
		1.00	-.5867(*)	.17578	.011
		2.00	-.2179	.19240	1.000
		3.00	-.3664	.23270	1.000
	1.00	4.00	.0060	.21796	1.000
		2.00	-.1664	.21364	1.000
		3.00	-.9115(*)	.24597	.003
		4.00	-.3981	.23396	.911
	2.00	Achiever	-.4290	.16370	.098
		1.00	.1664	.21364	1.000
		3.00	-.7451(*)	.25653	.043
		4.00	-.2317	.24504	1.000
	3.00	Achiever	-.2626	.17918	1.000
		1.00	.9115(*)	.24597	.003
		2.00	.7451(*)	.25653	.043
		4.00	.5134	.27369	.628
	4.00	Achiever	.4824	.21671	.276
		1.00	.3981	.23396	.911
		2.00	.2317	.24504	1.000
		3.00	-.5134	.27369	.628
	Achiever	Achiever	-.0309	.20298	1.000
		1.00	.4290	.16370	.098
		2.00	.2626	.17918	1.000
		3.00	-.4824	.21671	.276
1.00	4.00	.0309	.20298	1.000	
	2.00	-.3432	.23766	1.000	
	3.00	-.0764	.27363	1.000	
	4.00	-.2054	.26027	1.000	
2.00	Achiever	-.5534(*)	.18211	.028	
	1.00	.3432	.23766	1.000	
	3.00	.2668	.28538	1.000	
	4.00	.1378	.27260	1.000	
3.00	Achiever	-.2102	.19932	1.000	
	1.00	.0764	.27363	1.000	
	2.00	-.2668	.28538	1.000	
	4.00	-.1290	.30446	1.000	
4.00	Achiever	-.4770	.24108	.499	
	1.00	.2054	.26027	1.000	
	2.00	-.1378	.27260	1.000	
	3.00	.1290	.30446	1.000	

Abhängige Variable	(I)Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jbdis		Achiever	-.3480	.22581	1.000
	Achiever	1.00	.5534(*)	.18211	.028
		2.00	.2102	.19932	1.000
		3.00	.4770	.24108	.499
		4.00	.3480	.22581	1.000
	1.00	2.00	.3535	.16858	.378
		3.00	.0286	.19409	1.000
		4.00	.1202	.18462	1.000
	2.00	Achiever	.3807(*)	.12917	.038
		1.00	-.3535	.16858	.378
		3.00	-.3248	.20243	1.000
		4.00	-.2333	.19336	1.000
	3.00	Achiever	.0273	.14139	1.000
		1.00	-.0286	.19409	1.000
		2.00	.3248	.20243	1.000
		4.00	.0915	.21597	1.000
	4.00	Achiever	.3521	.17101	.414
		1.00	-.1202	.18462	1.000
		2.00	.2333	.19336	1.000
		3.00	-.0915	.21597	1.000
jsomas	Achiever	Achiever	.2606	.16017	1.000
		1.00	-.3807(*)	.12917	.038
		2.00	-.0273	.14139	1.000
		3.00	-.3521	.17101	.414
		4.00	-.2606	.16017	1.000
	1.00	2.00	.2627	.18282	1.000
		3.00	.2083	.21049	1.000
		4.00	.3417	.20021	.902
	2.00	Achiever	.2882	.14008	.415
		1.00	-.2627	.18282	1.000
		3.00	-.0544	.21953	1.000
		4.00	.0789	.20969	1.000
	3.00	Achiever	.0255	.15333	1.000
		1.00	-.2083	.21049	1.000
		2.00	.0544	.21953	1.000
		4.00	.1333	.23421	1.000
	4.00	Achiever	.0799	.18545	1.000
		1.00	-.3417	.20021	.902
		2.00	-.0789	.20969	1.000
		3.00	-.1333	.23421	1.000
jbegabs	Achiever	Achiever	-.0534	.17370	1.000
		1.00	-.2882	.14008	.415
		2.00	-.0255	.15333	1.000
		3.00	-.0799	.18545	1.000
		4.00	.0534	.17370	1.000
	1.00	2.00	-.5841	.21188	.066
		3.00	.2778	.24394	1.000
		4.00	-.5734	.23204	.147
	2.00	Achiever	-.8746(*)	.16235	.000
		1.00	.5841	.21188	.066
		3.00	.8618(*)	.25442	.009
		4.00	.0107	.24302	1.000

Abhängige Variable	(I) Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jemots	3.00	Achiever	-.2906	.17770	1.000
		1.00	-.2778	.24394	1.000
		2.00	-.8618(*)	.25442	.009
		4.00	-.8512(*)	.27143	.021
	4.00	Achiever	-1.1524(*)	.21493	.000
		1.00	.5734	.23204	.147
		2.00	-.0107	.24302	1.000
		3.00	.8512(*)	.27143	.021
	Achiever	Achiever	-.3012	.20131	1.000
		1.00	.8746(*)	.16235	.000
		2.00	.2906	.17770	1.000
		3.00	1.1524(*)	.21493	.000
	1.00	4.00	.3012	.20131	1.000
		2.00	-.6257	.27662	.253
		3.00	.1111	.31848	1.000
		4.00	-.2222	.30294	1.000
	2.00	Achiever	-.5008	.21196	.196
		1.00	.6257	.27662	.253
		3.00	.7368	.33216	.282
		4.00	.4035	.31728	1.000
	3.00	Achiever	.1250	.23200	1.000
		1.00	-.1111	.31848	1.000
		2.00	-.7368	.33216	.282
		4.00	-.3333	.35438	1.000
4.00	Achiever	-.6119	.28060	.309	
	1.00	.2222	.30294	1.000	
	2.00	-.4035	.31728	1.000	
	3.00	.3333	.35438	1.000	
Achiever	Achiever	-.2785	.26282	1.000	
	1.00	.5008	.21196	.196	
	2.00	-.1250	.23200	1.000	
	3.00	.6119	.28060	.309	
1.00	4.00	.2785	.26282	1.000	
	2.00	.3501	.30416	1.000	
	3.00	.6528	.35019	.645	
	4.00	.4980	.33310	1.000	
2.00	Achiever	.5854	.23306	.132	
	1.00	-.3501	.30416	1.000	
	3.00	.3026	.36523	1.000	
	4.00	.1479	.34887	1.000	
3.00	Achiever	.2353	.25510	1.000	
	1.00	-.6528	.35019	.645	
	2.00	-.3026	.36523	1.000	
	4.00	-.1548	.38966	1.000	
4.00	Achiever	-.0674	.30854	1.000	
	1.00	-.4980	.33310	1.000	
	2.00	-.1479	.34887	1.000	
	3.00	.1548	.38966	1.000	
Achiever	Achiever	.0874	.28899	1.000	
	1.00	-.5854	.23306	.132	
	2.00	-.2353	.25510	1.000	
	3.00	.0674	.30854	1.000	

Abhängige Variable	(I)Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jkomss	1.00	4.00	-.0874	.28899	1.000
		2.00	-.3582	.25214	1.000
		3.00	.2639	.29030	1.000
		4.00	.3373	.27613	1.000
	2.00	Achiever	-.0339	.19320	1.000
		1.00	.3582	.25214	1.000
		3.00	.6221	.30276	.418
		4.00	.6955	.28921	.175
	3.00	Achiever	.3243	.21147	1.000
		1.00	-.2639	.29030	1.000
		2.00	-.6221	.30276	.418
		4.00	.0734	.32301	1.000
	4.00	Achiever	-.2978	.25577	1.000
		1.00	-.3373	.27613	1.000
		2.00	-.6955	.28921	.175
		3.00	-.0734	.32301	1.000
	Achiever	Achiever	-.3712	.23957	1.000
		1.00	.0339	.19320	1.000
		2.00	-.3243	.21147	1.000
		3.00	.2978	.25577	1.000
jstscs	1.00	4.00	.3712	.23957	1.000
		2.00	-.3497	.13005	.081
		3.00	-.3472	.14974	.219
		Achiever	-.4411(*)	.14243	.024
	2.00	Achiever	-.2726	.09965	.071
		1.00	.3497	.13005	.081
		3.00	.0024	.15616	1.000
		4.00	-.0915	.14917	1.000
	3.00	Achiever	.0771	.10908	1.000
		1.00	.3472	.14974	.219
		2.00	-.0024	.15616	1.000
		4.00	-.0939	.16661	1.000
	4.00	Achiever	.0747	.13192	1.000
		1.00	.4411(*)	.14243	.024
		2.00	.0915	.14917	1.000
		3.00	.0939	.16661	1.000
	Achiever	Achiever	.1686	.12357	1.000
		1.00	.2726	.09965	.071
		2.00	-.0771	.10908	1.000
		3.00	-.0747	.13192	1.000
jdeers	1.00	4.00	-.1686	.12357	1.000
		2.00	-.1541	.24505	1.000
		3.00	-.4762	.28213	.937
		Achiever	-.1575	.18776	1.000
	2.00	1.00	.1541	.24505	1.000
		3.00	-.3221	.29424	1.000
		4.00	-.0499	.28107	1.000
		Achiever	-.0034	.20552	1.000
	3.00	1.00	.4762	.28213	.937
		2.00	.3221	.29424	1.000
		4.00	.2721	.31393	1.000

Abhängige Variable	(I) Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz
jeuers	4.00	Achiever	.3187	.24857	1.000
		1.00	.2041	.26836	1.000
		2.00	.0499	.28107	1.000
		3.00	-.2721	.31393	1.000
	Achiever	Achiever	.0465	.23282	1.000
		1.00	.1575	.18776	1.000
		2.00	.0034	.20552	1.000
		3.00	-.3187	.24857	1.000
	1.00	4.00	-.0465	.23282	1.000
		2.00	-.0826	.23209	1.000
		3.00	-.4306	.26722	1.000
		4.00	-.1052	.25417	1.000
	2.00	Achiever	-.2943	.17784	1.000
		1.00	.0826	.23209	1.000
		3.00	-.3480	.27869	1.000
		4.00	-.0226	.26621	1.000
	3.00	Achiever	-.2117	.19465	1.000
		1.00	.4306	.26722	1.000
		2.00	.3480	.27869	1.000
		4.00	.3254	.29733	1.000
	4.00	Achiever	.1362	.23543	1.000
		1.00	.1052	.25417	1.000
		2.00	.0226	.26621	1.000
		3.00	-.3254	.29733	1.000
Achiever	Achiever	-.1892	.22052	1.000	
	1.00	.2943	.17784	1.000	
	2.00	.2117	.19465	1.000	
	3.00	-.1362	.23543	1.000	
1.00	4.00	.1892	.22052	1.000	
	2.00	-.3807	.19410	.519	
	3.00	.0667	.22347	1.000	
	4.00	-.4333	.21256	.434	
2.00	Achiever	-.4142	.14873	.061	
	1.00	.3807	.19410	.519	
	3.00	.4474	.23307	.570	
	4.00	-.0526	.22263	1.000	
3.00	Achiever	-.0335	.16279	1.000	
	1.00	-.0667	.22347	1.000	
	2.00	-.4474	.23307	.570	
	4.00	-.5000	.24866	.463	
4.00	Achiever	-.4808	.19689	.159	
	1.00	.4333	.21256	.434	
	2.00	.0526	.22263	1.000	
	3.00	.5000	.24866	.463	
Achiever	Achiever	.0192	.18442	1.000	
	1.00	.4142	.14873	.061	
	2.00	.0335	.16279	1.000	
	3.00	.4808	.19689	.159	
1.00	4.00	-.0192	.18442	1.000	
	2.00	.0339	.19711	1.000	
	3.00	-.0880	.22694	1.000	
	4.00	-.0430	.21586	1.000	

Abhängige Variable	(I)Gruppe	(J) Gruppe	Mittlere Differenz (I-J)	Standardfehler	Signifikanz	
jxenoos	2.00	Achiever	-.0486	.15103	1.000	
		1.00	-.0339	.19711	1.000	
		3.00	-.1218	.23668	1.000	
		4.00	-.0769	.22608	1.000	
	3.00	Achiever	-.0825	.16531	1.000	
		1.00	.0880	.22694	1.000	
		2.00	.1218	.23668	1.000	
		4.00	.0450	.25251	1.000	
	4.00	Achiever	.0393	.19994	1.000	
		1.00	.0430	.21586	1.000	
		2.00	.0769	.22608	1.000	
		3.00	-.0450	.25251	1.000	
	Achiever	Achiever	-.0057	.18728	1.000	
		1.00	.0486	.15103	1.000	
		2.00	.0825	.16531	1.000	
		3.00	-.0393	.19994	1.000	
	1.00	4.00	.0057	.18728	1.000	
		2.00	-.1255	.26122	1.000	
		3.00	-.2604	.30075	1.000	
		4.00	.3199	.28607	1.000	
	2.00	Achiever	.1531	.20016	1.000	
		1.00	.1255	.26122	1.000	
		3.00	-.1349	.31366	1.000	
		4.00	.4455	.29962	1.000	
	3.00	Achiever	.2787	.21908	1.000	
		1.00	.2604	.30075	1.000	
		2.00	.1349	.31366	1.000	
		4.00	.5804	.33464	.851	
	4.00	Achiever	.4135	.26498	1.000	
		1.00	-.3199	.28607	1.000	
		2.00	-.4455	.29962	1.000	
		3.00	-.5804	.33464	.851	
	Achiever	Achiever	-.1668	.24819	1.000	
		1.00	-.1531	.20016	1.000	
		2.00	-.2787	.21908	1.000	
		3.00	-.4135	.26498	1.000	
			4.00	.1668	.24819	1.000

Basiert auf beobachteten Mittelwerten.

* Die mittlere Differenz ist auf der Stufe .05 signifikant.