Übungsaufgabe 9

Fabio Votta

31. Januar 2019

Benutzen Sie den ALLBUS 2008 Datensatz

V71 VERTRAUEN: GESUNDHEITSWESEN

V72 VERTRAUEN: BUNDESVERFASSUNGSGERICHT

V73 VERTRAUEN: BUNDESTAG

V74 VERTRAUEN: STADT-,GEMEINDEVERWALTUNG

V75 VERTRAUEN: JUSTIZ

V76 VERTRAUEN: FERNSEHEN

V77 VERTRAUEN: ZEITUNGSWESEN

V78 VERTRAUEN: HOCHSCHULEN, UNIVERSITAETEN

V79 VERTRAUEN: BUNDESREGIERUNG

V80 VERTRAUEN: POLIZEI

V81 VERTRAUEN: POLITISCHE PARTEIEN
V82 VERTRAUEN: KOMMISSION DER EU

V83 VERTRAUEN: EUROPAEISCHES PARLAMENT

Aufgabe 1

Berechnen Sie eine PCA (Oblimin Rotation) mit den Variablen v71 - v83.

```
## Principal Components Analysis
## Call: principal(r = r, nfactors = nfactors, residuals = residuals,
##
      rotate = rotate, n.obs = n.obs, covar = covar, scores = scores,
##
      missing = missing, impute = impute, oblique.scores = oblique.scores,
      method = method)
## Standardized loadings (pattern matrix) based upon correlation matrix
                   TC3
        TC1
              TC2
                         h2
                             u2 com
## V71 0.24 0.28 0.12 0.25 0.75 2.3
## V72 0.01 0.80 -0.10 0.61 0.39 1.0
## V73 0.55 0.41 -0.08 0.64 0.36 1.9
## V74 0.04 0.56 0.11 0.39 0.61 1.1
```

```
0.13 0.71 -0.01 0.61 0.39 1.1
       0.04 - 0.05
                   0.89 0.79 0.21 1.0
## V76
             0.06
       0.02
                   0.86 0.79 0.21 1.0
## V78 -0.07
             0.53 0.35 0.47 0.53 1.8
       0.63
             0.30 -0.01 0.66 0.34 1.4
  V80 -0.06
             0.74 0.10 0.55 0.45 1.1
             0.04 0.05 0.67 0.33 1.0
       0.78
## V82
       0.94 -0.07 0.03 0.85 0.15 1.0
       0.93 -0.06 0.02 0.84 0.16 1.0
##
##
                         TC1
                              TC2 TC3
## SS loadings
                         3.38 2.92 1.82
## Proportion Var
                         0.26 0.22 0.14
## Cumulative Var
                         0.26 0.48 0.62
## Proportion Explained 0.42 0.36 0.22
  Cumulative Proportion 0.42 0.78 1.00
##
##
   With component correlations of
##
        TC1 TC2 TC3
## TC1 1.00 0.48 0.37
## TC2 0.48 1.00 0.29
## TC3 0.37 0.29 1.00
##
## Mean item complexity = 1.3
## Test of the hypothesis that 3 components are sufficient.
## The root mean square of the residuals (RMSR) is 0.07
   with the empirical chi square 2329.69 with prob < 0
##
##
## Fit based upon off diagonal values = 0.97
```

Aufgabe 1a

Welche Faktoren/Dimensionen können Sie identifizieren und wie würden Sie diese inhaltlich benennen?

Es zeigen sich drei mögliche Dimensionen: Vertrauen in politische Institutionen (Faktor 1), Vertrauen in Gesetzordnunginstitutionen (Faktor 2) und Vertrauen in den Medien (Faktor 3).

Aufgabe 1b

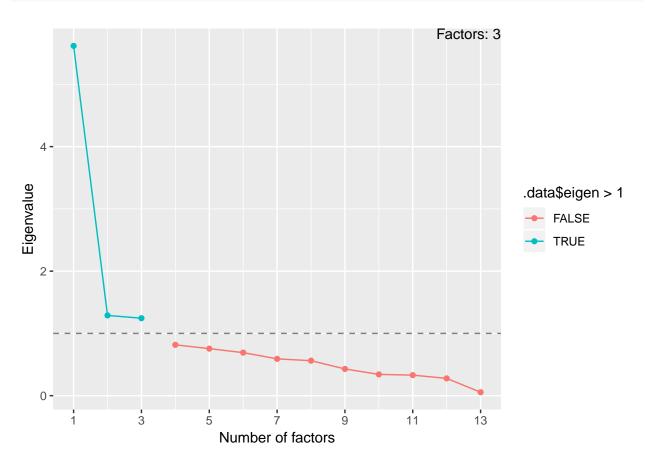
Beurteilen Sie alle Variablen hinsichtlich Ihrer Passung auf die identifizierten Faktoren/Dimensionen. Berücksichtigen Sie dabei Konvergenz- und Diskriminanzvalidität, inhaltliche Aspekte als auch Kommunalitäten.

V71 und V78 passen zu keinem Faktor. Die Kommunalitäten sind klein (0.25 und 0,32). V73 und V79 laden teilweise auf andere Faktoren und führen dazu, dass keine Diskriminanzvalidität hergestellt werden kann

Aufgabe 2

Berechnen Sie evtl. eine zweite PCA (Oblimin Rotation) nur mit den geeigneten Variablen.

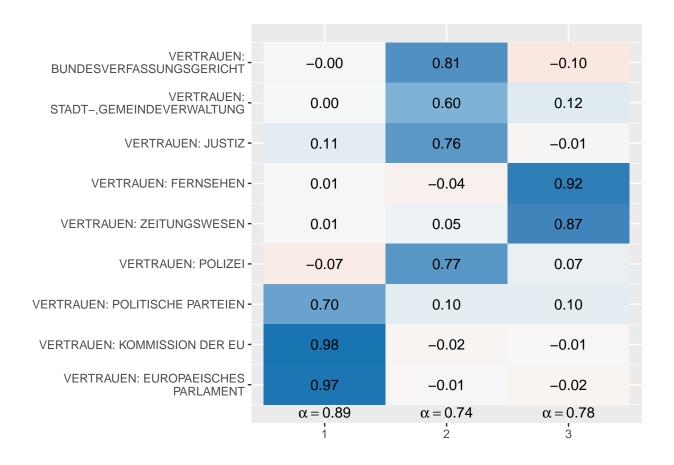
```
sjp.pca(pca_data, nmbr.fctr = 3,
  rotation = "oblimin", # Wähle die Rotation (ansonsten: "varimax")
plot.eigen = T, type = "tile") # Plot um die Eigenvalues anzuzeigen
```



```
## Importance of components:
##
                             PC1
                                     PC2
                                             PC3
                                                     PC4
                                                            PC5
                                                                    PC6
## Standard deviation
                          2.3702 1.13525 1.11533 0.90367 0.8691 0.83132
## Proportion of Variance 0.4321 0.09914 0.09569 0.06282 0.0581 0.05316
## Cumulative Proportion 0.4321 0.53126 0.62695 0.68977 0.7479 0.80103
                              PC7
                                      PC8
                                              PC9
                                                     PC10
                                                             PC11
                          0.76894 0.74966 0.65505 0.58456 0.57416 0.52689
## Standard deviation
## Proportion of Variance 0.04548 0.04323 0.03301 0.02629 0.02536 0.02135
## Cumulative Proportion 0.84651 0.88974 0.92275 0.94904 0.97439 0.99575
                             PC13
## Standard deviation
                          0.23507
## Proportion of Variance 0.00425
## Cumulative Proportion 1.00000
## [1] 5.61763469 1.28879147 1.24395257 0.81662762 0.75530559 0.69110041
## [7] 0.59126686 0.56198935 0.42909056 0.34170866 0.32966438 0.27760982
## [13] 0.05525802
```

VERTRAUEN: GESUNDHEITSWESEN -	0.24	0.28	0.12
VERTRAUEN: _ BUNDESVERFASSUNGSGERICHT	0.01	0.80	-0.10
VERTRAUEN: BUNDESTAG -	0.55	0.41	-0.08
VERTRAUEN:STADT-,GEMEINDEVERWALTUNG	0.04	0.56	0.11
VERTRAUEN: JUSTIZ -	0.13	0.71	-0.01
VERTRAUEN: FERNSEHEN -	0.04	-0.05	0.89
VERTRAUEN: ZEITUNGSWESEN -	0.02	0.06	0.86
VERTRAUEN: _ HOCHSCHULEN,UNIVERSITAETEN	-0.07	0.53	0.35
VERTRAUEN: BUNDESREGIERUNG -	0.63	0.30	-0.01
VERTRAUEN: POLIZEI -	-0.06	0.74	0.10
VERTRAUEN: POLITISCHE PARTEIEN -	0.78	0.04	0.05
VERTRAUEN: KOMMISSION DER EU -	0.94	-0.07	0.03
VERTRAUEN: EUROPAEISCHES	0.93	-0.06	0.02
	$\alpha = 0.9$	$\alpha = 0.76$	$\alpha = 0.78$
	1	2	3

```
pca_data %>%
  select(-V71, -V73, -V78, -V79) %>%
  sjp.pca(rotation = "oblimin", # Wähle die Rotation (ansonsten: "varimax")
  type = "tile") # Plot um die Eigenvalues anzuzeigen
```



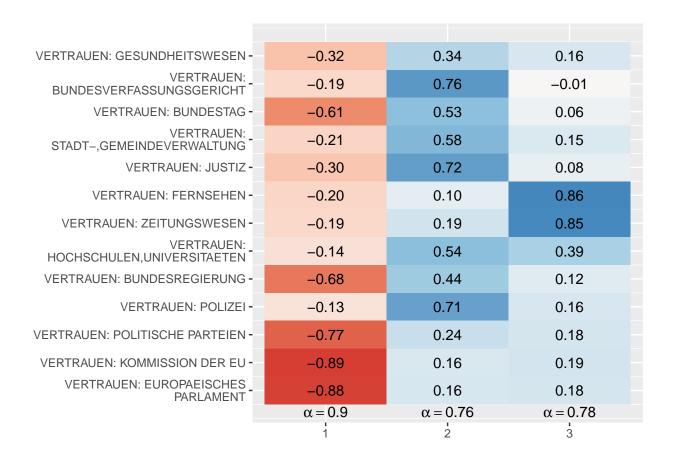
Aufgabe 3

Berechnen Sie eine zweite/dritte PCA (Varimax Rotation) mit den gleichen Variablen aus Aufgabe 2 oder 3.

```
var_pca <- pca_data %>%
 pca(rotate = "varimax")
var_pca
## Principal Components Analysis
## Call: principal(r = r, nfactors = nfactors, residuals = residuals,
      rotate = rotate, n.obs = n.obs, covar = covar, scores = scores,
##
      missing = missing, impute = impute, oblique.scores = oblique.scores,
##
       method = method)
## Standardized loadings (pattern matrix) based upon correlation matrix
##
       PC1
             h2
                   u2 com
## V71 0.50 0.25 0.75
## V72 0.60 0.36 0.64
## V73 0.76 0.58 0.42
## V74 0.55 0.30 0.70
                        1
## V75 0.68 0.46 0.54
## V76 0.50 0.25 0.75
                        1
## V77 0.56 0.31 0.69
## V78 0.57 0.32 0.68
```

```
## V79 0.79 0.62 0.38
## V80 0.60 0.36 0.64
## V81 0.74 0.54 0.46
## V82 0.78 0.61 0.39
                        1
## V83 0.78 0.60 0.40
##
##
                   PC1
                  5.58
## SS loadings
## Proportion Var 0.43
##
## Mean item complexity = 1
## Test of the hypothesis that 1 component is sufficient.
## The root mean square of the residuals (RMSR) is 0.1
## with the empirical chi square 5623.11 with prob < 0
##
## Fit based upon off diagonal values = 0.93
sjp.pca(pca_data,
 rotation = "varimax", # W?hle die Rotation (ansonsten: "varimax")
```

type = "tile") # Plot um die Eigenvalues anzuzeigen



```
trust_var_pca <- allbus %>%
  select(V73, V79, V81, V82, V83) %>%
  pca(rotate = "varimax")
```

trust_var_pca

```
## Principal Components Analysis
## Call: principal(r = r, nfactors = nfactors, residuals = residuals,
       rotate = rotate, n.obs = n.obs, covar = covar, scores = scores,
##
##
       missing = missing, impute = impute, oblique.scores = oblique.scores,
##
       method = method)
## Standardized loadings (pattern matrix) based upon correlation matrix
       PC1
              h2
##
                   u2 com
## V73 0.78 0.61 0.39
## V79 0.82 0.67 0.33
## V81 0.82 0.67 0.33
## V82 0.89 0.79 0.21
                        1
## V83 0.88 0.78 0.22
##
##
                   PC1
## SS loadings
                  3.52
## Proportion Var 0.70
##
## Mean item complexity = 1
## Test of the hypothesis that 1 component is sufficient.
##
## The root mean square of the residuals (RMSR) is 0.12
   with the empirical chi square 1051.15 with prob < 5.1e-225
##
## Fit based upon off diagonal values = 0.96
```

Aufgabe 3a

Welche Unterschiede können Sie erkennen?

Die Faktorladungen bleiben relativ stabil. Eine Varimax Rotation führt hier nicht zu anderen Schlussfolgerungen als die Oblimin Rotation.

Aufgabe 3b

Für welche Rotationsmethode würden Sie sich entscheiden und wieso?

Varimax nimmt keine Korrelation zwischen den Faktoren an. In den Sozialwissenschaften kann man allerdings immer davon ausgehen, dass die Konstrukte in gewisser Weise miteinander korrelieren. Daher ist eine Oblimin Rotation (welche Korrelation zwischen den Faktoren zulässt) einer Varimax Rotation vorzuziehen.