

# B1 - Data Processing

Jan-Philipp Kolb

16 Oktober 2018

# Inhalt dieses Abschnitts

- Wie bekommt man einen Überblick über die Daten
- Indizieren von Vektoren, Datensätzen und Listen
- Wie geht man mit fehlenden Werten um
- Schleifen und Funktionen
- Zusammenhänge zwischen Variablen

## data.frame's

- Beispieldaten importieren:

```
library("readstata13")  
dat <- read.dta13("../data/ZA5666_v1-0-0_Stata14.dta")
```

```
typeof(dat)
```

```
## [1] "list"
```

```
head(names(dat))
```

```
## [1] "z000001z" "z000002z" "z000003z" "z000005z" "a11c019a"
```

# Anzahl Zeilen und Spalten

- Anzahl der Zeilen/Spalten ermitteln

```
nrow(gpdat) # Zeilen
```

```
## [1] 1222
```

```
ncol(gpdat) # Spalten
```

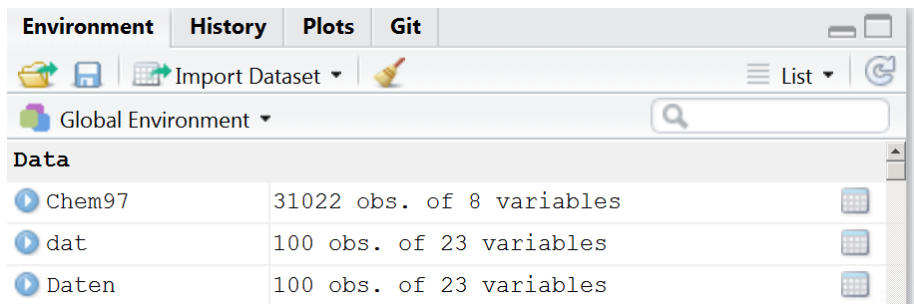
```
## [1] 1192
```

# Die Daten ansehen

- Die ersten Zeilen sehen:

```
head(gpdat) # erste Zeilen  
tail(gpdat) # letzte Zeilen
```

- Einen Überblick mit Rstudio bekommen:



The screenshot shows the RStudio interface with the Environment pane active. The pane has tabs for Environment, History, Plots, and Git. Below the tabs is a toolbar with icons for file operations and a search bar. The main area of the Environment pane is titled 'Global Environment' and contains a table of data objects.

Data	
Chem97	31022 obs. of 8 variables
dat	100 obs. of 23 variables
Daten	100 obs. of 23 variables

# Indizierung eines data.frame

```
dat[1,1] # das Element oben links bekommen
```

```
## [1] 198431880
```

```
dat[2,] # nur die zweite Zeile sehen
```

```
##      z0000001z z0000002z      z0000003z      z0000005z  
## 2 436122330   ZA5666 1-0-0 2017-06-20 10.4232/1.12749
```

```
dat[,1] # sich nur die erste Spalte anzeigen lassen
```

```
## [1] 198431880 436122330 856844220 117346660 943433330 26558
```

# Weitere Möglichkeiten zur Indizierung eines data.frame

```
dat[1:2,] # getting the first two rows
```

```
##      z0000001z z0000002z      z0000003z      z0000005z
## 1 198431880    ZA5666 1-0-0 2017-06-20 10.4232/1.12749 Sehr
## 2 436122330    ZA5666 1-0-0 2017-06-20 10.4232/1.12749 Sehr
##      a11c020a      a11c021a      a11c022a
## 1 Sehr zufrieden Sehr zufrieden Stimme eher zu Stimme eher
## 2 Sehr zufrieden Sehr zufrieden Stimme eher zu Stimme eher
##      a11c024a
## 1 Stimme eher zu
## 2 Stimme eher zu
```

# Indizierung

- Das Dollarzeichen kann auch zur Adressierung einzelner Spalten verwendet werden.

```
head(datf$a11c019a)
```

```
## [1] 1 1 2 1 1 1
```

```
datf$a11c019a[1:10]
```

```
## [1] 1 1 2 1 1 1 1 1 2 1
```



# Zugriff auf Spalten

- Wie bereits beschrieben, können Sie über Zahlen auf die Spalten zugreifen.

```
head(datf[,5])
```

```
## [1] 1 1 2 1 1 1
```

```
head(datf[,"a11c019a"]) # dasselbe Ergebnis
```

```
## [1] 1 1 2 1 1 1
```

# Logische Operatoren

```
(a <- 1:7) # Beispieldaten - numerisch
```

```
## [1] 1 2 3 4 5 6 7
```

```
a>4
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE TRUE TRUE TRUE
```

```
a>=4
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE TRUE TRUE TRUE TRUE
```

```
a<3
```

```
## [1] TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE
```

# Logische Operatoren II

```
(b <- letters[1:7]) # Beispieldaten - Strings
```

```
## [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g"
```

```
b=="e"
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE
```

```
b %in% c("e", "f")
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE TRUE TRUE FALSE
```

# GESIS Panel Variable - Estimated duration (bazq020a)

Wie lange haben Sie den Fragebogen ausgefüllt?

```
duration <- as.numeric(datf$bazq020a)
```

```
summary(duration)
```

##	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.	NA's
##	-99.00	10.00	15.00	11.81	20.00	1440.00	23

# Missing values

- Fehlende Werte sind in R als NA definiert
- Bei mathematische Funktionen gibt es in der Regel eine Möglichkeit, fehlende Werte auszuschließen.
- Bei `mean()`, `median()`, `colSums()`, `var()`, `sd()`, `min()` und `max()` gibt es das Argument `na.rm`.

```
mean(duration)
```

```
## [1] NA
```

```
mean(duration, na.rm=T)
```

```
## [1] 11.81234
```

# Die fehlenden Werte finden

```
is.na(head(duration))
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE
```

```
which(is.na(duration))
```

```
## [1] 30 63 103 182 184 258 415 424 441 527 588  
## [15] 766 861 917 923 962 995 1026 1037 1062
```

```
table(is.na(duration))
```

```
##
```

```
## FALSE TRUE
```

```
## 1199 23
```

# Die fehlenden Werte rekodieren

```
summary(duration)
```

##	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.	NA's
##	-99.00	10.00	15.00	11.81	20.00	1440.00	23

```
gpdat$bazq020a[gpdat$bazq020a==-99] <- NA
```

- Quick-R zu fehlenden Werten
- Fehlende Werte rekodieren

# Eine einfache Funktion schreiben

```
tail(duration,n=10)
```

```
## [1] 36 30 -33 10 20 15 17 15 10 15
```

```
transform_miss <- function(x){  
  x[x==99] <- NA  
  return(x)  
}
```

```
duration <- transform_miss(duration)  
tail(duration,n=10)
```

```
## [1] 36 30 -33 10 20 15 17 15 10 15
```



# B1A Aufgabe - eine Funktion erweitern

Erweitert die Funktion so,

- dass auch die anderen Missingwerte als NA umkodiert werden
- dass sie auch dann ihren Zweck erfüllt, wenn die Value Labels ausgegeben werden (Item nonresponse, Missing by filter, etc.).

# Der Befehl `complete.cases()`

## Beispiel Datensatz

```
mydata <- data.frame(A=c(1,NA,9,6),B=c("A","B",1,NA))
```

## Der Befehl `complete.cases()`

- gibt einen logischen Vektor zurück, der angibt, welche Fälle vollständig sind.

*# Datenzeilen mit fehlenden Werten auflisten*

```
mydata[complete.cases(mydata),]
```

```
##      A B
```

```
## 1 1 A
```

```
## 3 9 1
```

# Verschiedene Arten von fehlenden Werten (NAs) spezifizieren

- Spezifiziere verschiedene Arten von Fehlern mit dem Paket `memisc`.
- Benutze dazu den Befehl `include.missings()`

```
library(memisc)  
?include.missings
```

- Es ist auch möglich, Codebuch-Einträge mit `memisc` zu erstellen.

```
codebook(dat$a11c019a)
```

# Datensatz indizieren

```
SEX <- gpdat$a11d054a  
table(SEX)
```

```
## SEX  
## Männlich Weiblich  
##          596          626
```

```
gpdat[SEX=="Männlich",]  
# same result:  
gpdat[SEX!="Weiblich",]
```

## Weitere wichtige Optionen

- Speichern des Ergebnisses in einem Objekt

```
subDat <- gpdat[duration>20,]
```

- mehrere Bedingungen können mit & verknüpft werden

```
gpdat[duration>18 & SEX=="Männlich",]
```

- das oder das Argument - eine der beiden Bedingungen muss erfüllt sein

```
gpdat[duration>18 | SEX=="Männlich",]
```

# Die Verwendung von Sequenzen bei der Indizierung

```
library("readstata13")  
datf <- read.dta13("../data/ZA5666_v1-0-0_Stata14.dta",  
                  convert.factors = F)
```

```
datf[15:23,10:14]
```

##	a11c024a	a11c025a	a11c026a	a11c027a	a11c028a
## 15	1	2	5	5	1
## 16	3	2	4	1	1
## 17	1	1	5	2	4
## 18	2	2	3	3	1
## 19	2	1	4	5	1
## 20	1	2	3	2	1
## 21	2	2	5	5	1
## 22	1	3	4	3	2
## 23	2	2	2	3	1

# Variablen Labels

```
library(foreign)
dat <- read.dta("../data/ZA5666_v1-0-0_Stata12.dta")
```

```
attributes(dat)
```

```
var.labels <- attr(dat, "var.labels")
```

- Das Gleiche gilt für das haven-Paket

```
library(haven)
dat2 <- read_dta("../data/ZA5666_v1-0-0_Stata14.dta")
var.labels2 <- attr(dat, "var.labels")
```

# Umbenennen der Spaltennamen

- Mit dem Befehl `Colnames` erhält man die Spaltennamen

```
colnames(dat)
```

- Wir können die Spaltennamen umbenennen:

```
colnames(dat) <- var.labels
```

- Das gleiche gilt für die Zeilenamen

```
rownames(dat)
```



# Private Internetnutzung (a11c034a)

*Das Internet gewinnt eine immer größere Bedeutung in der Gesellschaft. Deshalb interessiert uns, ob Sie selbst zumindest gelegentlich das Internet für private Zwecke nutzen?*

```
table(dat$a11c034a)
```

```
##  
##                               Item nonresponse  
##                               0  
##      Ja, nutzt Internet für private Zwecke  
##                               1044  
## Nein, nutzt Internet nicht für private Zwecke  
##                               177  
##                               Weiß nicht  
##                               1
```

# Faktorstufen

```
str(dat$a11c034a)
```

```
## Factor w/ 4 levels "Item nonresponse",...: 2 2 2 2 3 2 2 2
```

```
levels(dat$a11c034a)
```

```
## [1] "Item nonresponse"
```

```
## [2] "Ja, nutzt Internet für private Zwecke"
```

```
## [3] "Nein, nutzt Internet nicht für private Zwecke"
```

```
## [4] "Weiß nicht"
```

```
levels(dat$a11c034a)[2:4] <- c("yes", "no", "don`t know")
```

```
levels(dat$a11c034a)
```

```
## [1] "Item nonresponse" "yes" "no"
```

```
## [4] "don`t know"
```

# Exkurs - Wie man Labels verwendet

## Werkzeuge für das Arbeiten mit kategorischen Variablen (Faktoren)

```
library("forcats")
```

- `fct_collapse` - um Faktorstufen zu verdichten
- `fct_count` - um die Einträge in einem Faktor zu zählen
- `fct_drop` - Entferne unbenutzte Levels

# Der Befehl `fct_count`

## Freizeit Häufigkeit: Bücher lesen (a11c026a)

```
fct_count(f = dat$a11c026a)
```

```
## # A tibble: 8 x 2
```

```
##   f                                n
```

```
##   <fct>                        <int>
```

```
## 1 Item nonresponse              0
```

```
## 2 Täglich                      239
```

```
## 3 Mehrmals die Woche           204
```

```
## 4 Mehrmals im Monat            154
```

```
## 5 Mindestens einmal im Monat   97
```

```
## 6 Seltener                     347
```

```
## 7 Nie                          181
```

```
## 8 Weiß nicht                   0
```

# Der Befehl fct\_collapse

```
a11c026a <- fct_collapse(.f = dat$a11c026a,  
  Mehrmals=c("Mehrmals die Woche", "Mehrmals im Monat"))
```

```
fct_count(a11c026a)
```

```
## # A tibble: 7 x 2
```

```
##   f                                n
```

```
##   <fct>                        <int>
```

```
## 1 Item nonresponse              0
```

```
## 2 Täglich                      239
```

```
## 3 Mehrmals                     358
```

```
## 4 Mindestens einmal im Monat   97
```

```
## 5 Seltener                     347
```

```
## 6 Nie                         181
```

```
## 7 Weiß nicht                   0
```

## recode Befehl im Paket car

```
library(car)
```

```
head(dat$a11c020a)
```

```
## [1] Sehr zufrieden Sehr zufrieden Eher zufrieden Sehr zufried  
## [5] Sehr zufrieden Sehr zufrieden  
## 7 Levels: Item nonresponse Sehr zufrieden ... Weiß nicht
```

```
head(recode(dat$a11c020a, "'Eher unzufrieden'='A';else='B'"))
```

```
## [1] B B B B B B  
## Levels: A B
```

# B1B Aufgabe - Value Labels neu kodieren

- Übersetze die Deutschen Werte Labels der Variablen bbzc022a ins Englische (Man kann dafür <https://www.deepl.com/> verwenden).
- Benenne die Ausprägungen der Variable so um, dass sie die englischen Value Label enthält.

# Schleifen in R

- Der Befehl `for()` kennzeichnet den Start einer Schleife
- in Klammern, haben wir einen Index und die Anzahl der Läufe (in diesem Fall läuft die Schleife von 1 bis 4).
- in den geschweiften Klammern `{}` ist angegeben, was bei einer Iteration passiert.

```
for (i in 1:4){  
  cat(i, "\n")  
}
```

```
## 1  
## 2  
## 3  
## 4
```



# Beispiel für Schleifen in R

```
str(dat[,1])
```

```
## int [1:3] 198431880 436122330 856844220
```

- in diesem Fall läuft die Schleife von 1 bis zur Anzahl der Spalten in dat.

```
for (i in 1:ncol(dat)){  
  dat[,i] <- as.character(dat[,i])  
}
```

```
str(dat[,1])
```

```
## chr [1:3] "198431880" "436122330" "856844220"
```

# Schleifen - die Ergebnisse behalten

- Wir können die Ergebnisse in einem Objekt speichern
- dieses kann bspw. ein Vektor oder eine Liste sein.

```
erg1 <- vector()
erg2 <- list()

for (i in 1:ncol(dat)){
  tab <- table(dat[,i])
  erg[i] <- length(tab)
  erg[[i]] <- tab
  cat(i, "\n")
}
```

# B1C Übung - Schleifen schreiben

## Übungen von [www.r-exercises.com](http://www.r-exercises.com)

- Die Schleife `repeat{}` verarbeitet einen Codeblock, bis die durch die Anweisung `break` spezifizierte Bedingung erfüllt ist (ist innerhalb der `repeat{}`-Schleife obligatorisch).
- Die Struktur einer `repeat{}` ist:

```
repeat {  
  commands  
  if(condition) {  
    break  
  }  
}
```

- Schreibe eine `repeat{}`-Schleife die alle geraden Zahlen von 2 – 10 ausgibt, starte mit `i <- 0`.

# B1D Übung - Eine while Schleife

## Übungen von [www.r-exercises.com](http://www.r-exercises.com)

`while()` Schleife wiederholt eine Gruppe von Befehlen, bis die Bedingung nicht mehr erfüllt ist. Die Struktur einer `while()` Schleife ist:

```
while(condition) {  
  commands  
}
```

- Mit, `i <- 1`, schreibe eine `while()`-Schleife loop die die ungeraden Zahlen von 1 bis 7 ausgibt.

# Die apply Familie

```
(ApplyDat <- cbind(1:4,runif(4),rnorm(4))) # Example data set
```

```
##      [,1]      [,2]      [,3]
## [1,]    1 0.4518330 -0.6437858
## [2,]    2 0.3713149 -0.5650281
## [3,]    3 0.1791734 -0.1634185
## [4,]    4 0.9031327  0.6804515
```

```
apply(ApplyDat,1,mean)
```

```
## [1] 0.2693491 0.6020956 1.0052516 1.8611947
```

```
apply(ApplyDat,2,mean)
```

```
## [1] 2.5000000 0.4763635 -0.1729452
```

## Der Befehl `apply()`

```
apply(ApplyDat, 1, var)
```

```
## [1] 0.7004832 1.6847871 3.0136081 3.4432627
```

```
apply(ApplyDat, 1, sd)
```

```
## [1] 0.8369488 1.2979935 1.7359747 1.8556031
```

```
apply(X = ApplyDat, MARGIN = 1, FUN = range)
```

```
##           [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] -0.6437858 -0.5650281 -0.1634185 0.6804515  
## [2,]  1.0000000  2.0000000  3.0000000 4.0000000
```

# Die Argumente des Befehls `apply()`

- Wenn `MARGIN=1` wird die Funktion `mean` auf die Reihen angewendet,
- Wenn `MARGIN=2` wird die Funktion `mean` auf die Spalten angewendet,
- Anstatt `mean` kann man auch `var`, `sd` oder `length` verwenden.

# Der Befehl `tapply()`

```
ApplyDat <- data.frame(Income=rnorm(5,1400,200),  
                        Sex=sample(c(1,2),5,replace=T))
```

## Beispiel Befehl `tapply()`

```
tapply(ApplyDat$Income,  
       ApplyDat$Sex,function(x)x)
```

```
## $`1`  
## [1] 1412.540 1267.989 1602.736
```

```
##
```

```
## $`2`  
## [1] 1339.458 1622.268
```

- Andere Befehle können auch verwendet werden.... auch selbst geschriebene



## B1E Übung - `tapply()` Befehl verwenden

- Finde heraus, welche Variable Informationen über das Alter enthält.
- Berechne die durchschnittliche Dauer für die Beantwortung des Fragebogens nach Geschlecht (Variable `bfzq020a`).

# Das reshape Paket

## Beispiel Datensatz

```
(mydata <- data.frame(id=rep(1:2,each=2), # sample dataset  
                      time=rep(c(1,2),2),  
                      x1 = c(5,3,6,2),  
                      x2 = c(6,5,1,4)))
```

##	id	time	x1	x2
## 1	1	1	5	6
## 2	1	2	3	5
## 3	2	1	6	1
## 4	2	2	2	4

## Beispiel mit dem Befehl melt

```
library(reshape)
melt(mydata, id=c("id", "time")) #
```

##	id	time	variable	value
## 1	1	1	x1	5
## 2	1	2	x1	3
## 3	2	1	x1	6
## 4	2	2	x1	2
## 5	1	1	x2	6
## 6	1	2	x2	5
## 7	2	1	x2	1
## 8	2	2	x2	4

# Edgar Anderson's Iris Datensatz

```
data(iris)
head(iris)
```

##	Sepal.Length	Sepal.Width	Petal.Length	Petal.Width	Species
## 1	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
## 2	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
## 3	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
## 4	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
## 5	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
## 6	5.4	3.9	1.7	0.4	setosa

- petal length and width - Länge und Breite der Blütenblätter
- sepal length and width - Kelchlänge und -breite
- **Wikipedia Artikel zum IRIS Datensatz**

# Zusammenhang zwischen kontinuierliche Variablen

```
# Pearson correlation coefficient  
cor(iris$Sepal.Length,iris$Petal.Length)
```

```
## [1] 0.8717538
```

- Zusammenhang zwischen Blütenblattlänge und Blütenblattlänge ist 0,87
- Der Pearson-Korrelationskoeffizient ist die Standardmethode in `cor()`.

# Verschiedene Korrelationskoeffizienten

```
# Pearson correlation coefficient  
cor(iris[,1:4])
```

```
##           Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width  
## Sepal.Length      1.0000000 -0.1175698      0.8717538      0.8179411  
## Sepal.Width       -0.1175698      1.0000000     -0.4284401     -0.3661259  
## Petal.Length       0.8717538     -0.4284401      1.0000000      0.9628654  
## Petal.Width        0.8179411     -0.3661259      0.9628654      1.0000000
```

```
# Kendall's tau (rank correlation)  
cor(iris[,1:4], method = "kendall")
```

```
##           Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width  
## Sepal.Length      1.00000000 -0.07699679      0.7185159      0.65530856  
## Sepal.Width       -0.07699679      1.00000000     -0.1859944     -0.15712566  
## Petal.Length       0.71851593 -0.18599442      1.0000000      0.8068907  
## Petal.Width        0.65530856 -0.15712566      0.8068907      1.0000000
```

# Eine zweidimensionale Kreuztabelle erstellen

## Bedeutung Variablen

```
att_dat <- attributes(dat)
att_dat$var.labels[which(colnames(dat)=="a11c025a")]
att_dat$var.labels[which(colnames(dat)=="a11c024a")]
```

- a11c025a - Lebensstandard junge Generation
- a11c024a - Vertrauen: Vorsichtig sein bei Fremden

## Tabelle erstellen

```
tab <- table(dat$a11c025a, dat$a11c024a)
```

# Tabelle anschauen

## Variablen

- a11c025a - Lebensstandard junge Generation
- a11c024a - Vertrauen: Vorsichtig sein bei Fremden

## Tabelle

1



# Beziehung zwischen kategorialen Variablen

- `chisq.test()` prüft, ob zwei kategoriale Merkmale stochastisch unabhängig sind.
- Der Test wird gegen die Nullhypothese der Gleichverteilung durchgeführt.

```
chisq.test(tab)
```

```
##  
##  Pearson's Chi-squared test  
##  
## data:  tab  
## X-squared = 45.411, df = 20, p-value = 0.0009703
```

# B1F Übung - eine interaktive Tabelle

- Lade den Datensatz `dat_cf2.RData` vom **Github Verzeichnis** herunter.
- Importiere den Datensatz in R
- Erstelle eine interaktive Tabelle mit den folgenden Befehlen:

```
library(DT)  
DT::datatable(dat_cf2)
```

- Prüfe, welche zusätzlichen Argumente der Funktion `datatable` für Dich nützlich sind.

# Shiny App für eine schnelle explorative Datenanalyse

<https://pharmacometrics.shinyapps.io/ggplotwithyourdata/>

Welcome to ggquickeda!

Inputs Graph Options How To

Choose csv file to upload or use sample data

Browse...

ZA5666\_v1-0-0.csv

Upload complete

y variable(s):  

Age

x variable:  

Weight

ID

Time

Amt

Conc

Age

Weight

Gender

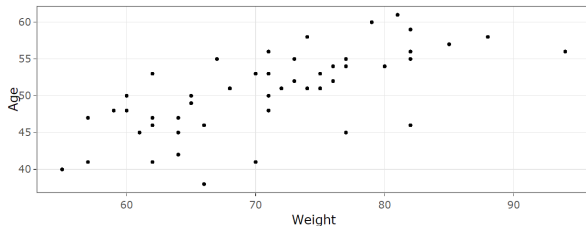
Base

N Digits  

0

X/Y Plot Export Plots Experimental Plotly Descriptive Stats Data Plot Code

Note: This is experimental and does not work all the time due to plotly:ggplotly limitations.



## Weitere Links

- **Tidy data** - das Paket `tidyr`
- Homepage für: **the tidyverse collection**
- **Data wrangling mit R und RStudio**
- Hadley Wickham - **Tidy Data**
- Hadley Wickham - **Advanced R**
- Colin Gillespie and Robin Lovelace **Efficient R programming**