# Datenanalyse mit R mosaic und ggformula

Karsten Lübke 2018-12-18

# Vorbemerkungen

- R unterscheidet zwischen Groß- und Kleinbuchstaben
- R verwendet den Punkt . als Dezimaltrennzeichen
- Fehlende Werte werden in R durch NA kodiert
- Eine Ergebniszuweisung erfolgt über <-
- Hilfe zur Funktion foo: ?foo

Innerhalb von mosaic:

```
analysiere(y ~ x | z , data = Daten)
```

d.h., modelliere y in Abhängigkeit von x getrennt bzw. bedingt für z aus dem Datensatz  $\mathtt{Daten.}^1$ 

Zusatzpakete müssen vor der ersten Benutzung einmalig installiert und geladen werden:

```
# Einmalig installieren
install.packages("mosaic")
# Laden, einmalig in jeder Sitzung
library(mosaic)
```

#### Daten

Finlesen

```
getwd() # Aktuelles Arbeitsverzeichnis
# csv Datensatz einlesen
Daten <- read.csv2("Pfad/Datei")
# xlsx Datensatz einlesen
library(readxl) # Paket zum xlsx Import
Daten <- read_excel("Pfad/Datei")</pre>
```

Datenhandling

Paket dplyr (mit mosaic geladen)

```
filter()  # Beobachtungen filtern

select()  # Variablen wählen

mutate()  # Variablen verändern/ erzeugen

summarise()  # Beobachtungen zusammmenfassen

group_by()  # Beobachtungen gruppieren

case_when()  # Fallunterscheidung

%>%  # Übergabe von Ergebnissen
```

#### Logik

```
== ; != # Gleichheit bzw. Ungleichheit
> ; >= ; <= ; < # größer bzw. kleiner (gleich)
& ; | # und bzw. oder</pre>
```

#### Arithmetik

```
+ ; - ; * ; : # Grundrechenarten
^ ; sqrt(x) # Potenz bzw. Quadratwurzel
exp(x) ; log(x) # e^x bzw. ln(x)
abs(x) # Absolutbetrag
```

## Datenanalyse

Grafische Verfahren

```
gf_bar() # Balkendiagramm
gf_histogram() # gf_histogramm
gf_boxplot() # Boxplot
gf_point() # Streudiagramm
mosaicplot() # Mosaikplot (nicht ggformula)
```

#### Kennzahlen

```
inspect() # Datenübersicht
tally() # Tabellierung, Häufigkeiten
prop() # Anteile
diffprop() # Differenz zweier Anteile
favstats() # Kennzahlübersicht
mean() # Arithmetischer Mittelwert
diffmean() # Differenz zweier Mittelwerte
cor() # Korrelationskoefizient
```

## Verteilungen, Simulation

Normalverteilung

```
xpnorm() # Verteilungsfunktion Normalverteilung
xqnorm() # Quantilsfunktion Normalverteilung
gf_qq() # QQ-Plot (allgemein)
```

Randomisierung, Simulationen

```
set.seed() # Zufallszahlengenerator setzen
rflip() # Münzwurf
do() * # Wiederholung (Schleife)
sample() # Stichprobe ohne Zurücklegen
resample() # Stichprobe mit Zurücklegen
shuffle() # Permutation
```

## Inferenz / Modellierung

Testverfahren

```
prop.test() # Binomialtest (approximativ)
xchisq.test() # Chi-Quadrat Unabhängigkeitstest
t.test() # t-Test
aov() # Varianzanalyse
```

#### Modellierung

```
lm()  # Lineare Regression
glm(, family="binomial") # Logistische Regression
plotModel()  # Modell zeichnen
residuals()  # Residuen
fitted()  # Angepasste Werte
predict()  # Vorhersagen
prcomp()  # Hauptkomponentenanalyse
kmeans()  # K-Means Clusteranalyse
```

<sup>1</sup> Beim Mac ist ~ die Tastenkombination alt+n. | die Tastenkombination alt+7

### Beispielanalyse

Vorbereitung

```
library(mosaic) # mosaic laden
data(KidsFeet) # Interner Datensatz
?KidsFeet # Hilfe zum Datensatz
inspect(KidsFeet) # Deskriptive Daten
```

Eine kategoriale Variable

```
gf_bar( ~ domhand, data = KidsFeet)
tally( ~ domhand, data = KidsFeet)
prop( ~ domhand, success = "L", data = KidsFeet)
```

Eine metrische Variable

```
gf_histogram( ~ length, data = KidsFeet)
favstats(~ length, data = KidsFeet)
```

Zwei kategoriale Variablen

```
mosaicplot(biggerfoot ~ domhand, data = KidsFeet)
tally(biggerfoot ~ domhand, data = KidsFeet)
xchisq.test(biggerfoot ~ domhand, data = KidsFeet)
```

Zwei numerische Variablen

```
gf_point(width ~ length, data = KidsFeet)
cor(width ~ length, data = KidsFeet)
cor.test(width ~ length, data = KidsFeet)
```

Zwei Stichproben: kategorial

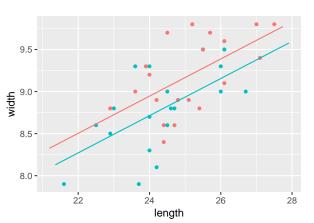
<sup>2</sup>Datensatz hier eher zu klein für Bootstrap Perzentile

Zwei Stichproben: numerisch

```
gf_histogram( ~ length | sex, data = KidsFeet)
gf_boxplot(length ~ sex, data = KidsFeet)
favstats(length ~ sex, data = KidsFeet)
t.test(length ~ sex, data = KidsFeet)
```

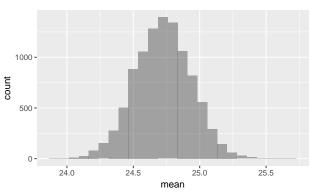
Lineare Regression

```
erglm <- lm(width ~ length + sex, data = KidsFeet)
plotModel(erglm)
summary(erglm)</pre>
```



 $\mathsf{Bootstrap}^2$ 

```
set.seed(1896)
Bootvtlg <- do(10000) *
  mean(~ length, data = resample(KidsFeet))
gf_histogram(~ mean, data = Bootvtlg)</pre>
```

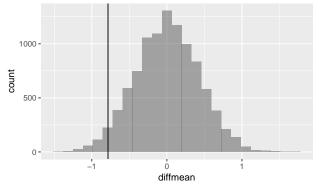


```
## 2.5% 97.5%
## 24.30513 25.13333
```

Permutationstest

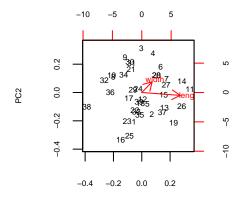
.color

```
set.seed(1896)
mdiff <- diffmean(length ~ sex, data = KidsFeet)
Nullvtlg <- do(10000) *
    diffmean(length ~ shuffle(sex), data = KidsFeet)
gf_histogram( ~ diffmean, data = Nullvtlg) %>%
    gf_vline(xintercept = mdiff)
```

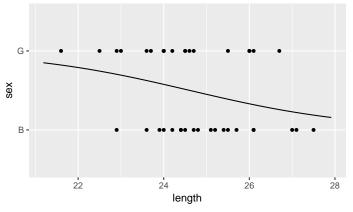


```
# Permutationstest p-Wert, H_0: MW gleich
prop( ~ abs(diffmean)>=abs(mdiff), data = Nullvtlg)
## prop_TRUE
## 0.0646
```

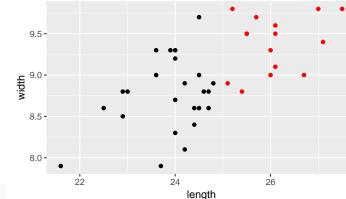
#### Logistische Regression



PC1

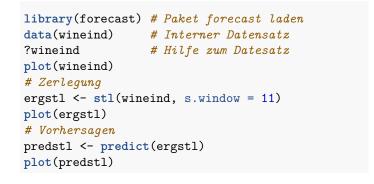


## Clusteranalyse

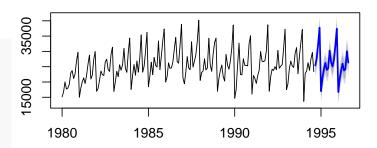


 ${\sf Zeitreihenzerlegung}^3$ 

```
Hauptkomponentenanalyse (PCA)
```



# Forecasts from STL + ETS(M,Ad,N)



Datenhandling

```
# Variablen selektieren
KidsFeet.length <- KidsFeet %>%
    select(length)
# Beobachtungen auswählen
KidsFeet.boys <- KidsFeet %>%
    filter(sex == "B")
# Variablen erzeugen
KidsFeet.in <- KidsFeet %>%
    mutate(length.in = 0.394*length)
```

- Lizenz Creative Commons Attribution-ShareAlike 3.0 Unported.
- R Version: 3. 5. 1
- mosaic Version: 1.4.0

 $<sup>^3{\</sup>rm Anderer~Beispiel datensatz}.$