

Etwas R zum Nachmittag

Standort Köln – 18.01.2017

Norman Markgraf

Programmiersprache S:

- ▶ Von Bell Labs für Statistik, Simulation, Grafik entwickelt (Becker und Chambers; 1984)
- ▶ kommerzielle Implementation: **S-PLUS**

Programmiersprache R:

- ▶ Implementation unter GPL (GNU General Public License), offener Quellcode
- ▶ **Vorteile:**
 - ▶ interpretierter Programmcode, objektorientiert
 - ▶ leicht erweiterbar durch eigene Routinen, Pakete, DLLs
 - ▶ viele Grafikmöglichkeiten
 - ▶ standardisiertes, einfach handhabbares Datenformat (data.frame)
 - ▶ gut durchdachtes Format zur Anpassung von (Regressions-)Modellen
 - ▶ aktive Entwicklergruppe, hilfreiche Mailingliste
 - ▶ modularer Aufbau mit mehr als 8000 Erweiterungspaketen
 - ▶ man kann ansprechende Diagramme und interaktive Apps entwickeln (z.B. [plotly](#), [shiny](#)).
 - ▶ führende Plattform für statistische Analysen
- ▶ **Nachteile:**
 - ▶ bisher keine echte "Standard"-GUI (aber es gibt ja RStudio)
 - ▶ verfügbare Routinen/Pakete manchmal unübersichtlich

Wer nutzt R im echten Leben?

Unternehmen, die „ernsthaft“ Daten analysieren, setzen häufig auf R.



Microsoft R Application Network

The Microsoft R Portal

? What is R?

R is the world's most powerful programming language for statistical computing, machine learning and graphics as well as a thriving global community of users, developers and **contributors**.

Microsoft



Quelle: <http://www.revolutionanalytics.com/companies-using-r>

Falls Sie gerne **Werbevideos** ansehen, hier ein Link
https://www.youtube.com/watch?v=TR2bHSJ_eck

Einfach nur R oder darf es etwas mehr sein?

R ist eine *komandozeilenorientierte*-(Programmier-)Sprache!

```
1+1
```

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

```
1+2*3^4
```

```
## [1] 163
```

```
x <- 1; y <- 2  
x+y
```

```
## [1] 3
```

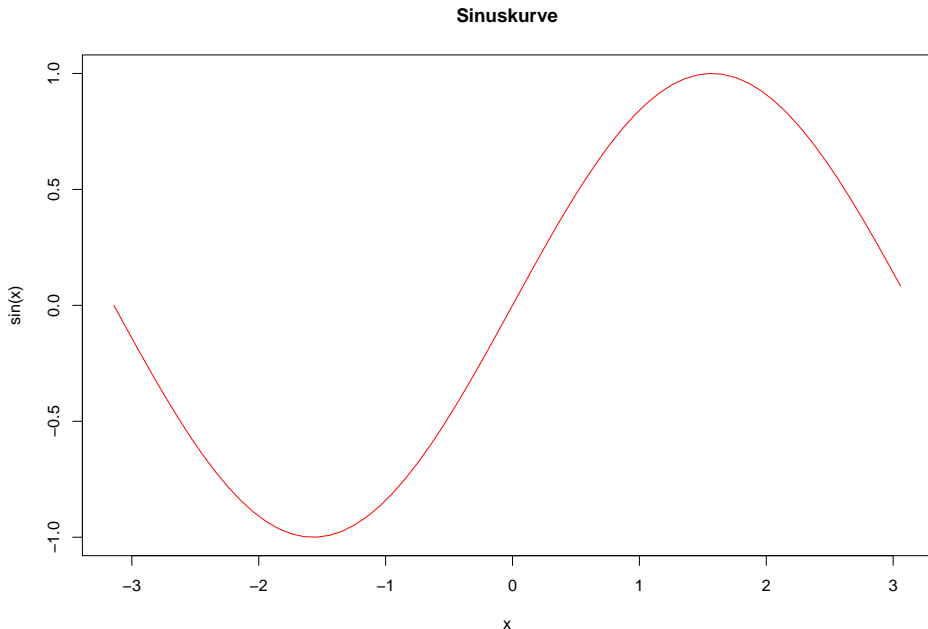
```
x = 1; y = 2; print(x+y)
```

```
## [1] 3
```

Einfach nur R oder darf es etwas mehr sein?

Die mit unter recht schnell schöne Ergebnisse produzieren kann:

```
x <- seq(-pi,pi,by=0.1)
plot(x, sin(x), type="l", col="red", main="Sinuskurve")
```



Einfach nur R oder darf es etwas mehr sein?

Natürlich können Sie **R** als Programmiersprache direkt von der Konsole aus füttern.

Besser ist es aber seine Skripte vorab mit Hilfe eines Texteditors zu schreiben und R dieses ausführen zu lassen.

Noch besser ist die Nutzung von Integrierten Entwicklungsumgebung (*IDE*), wie z.B.

- ▶ **RStudio**
- ▶ **Rcmdr**
- ▶ **StatET for R** eine auf **Eclipse** basierende IDE für R
- ▶ **ESS** ein add-on package für GNU Emacs und XEmacs

Empfehlung:

- ▶ **R** (Version 3.3.2) ,
 - ▶ **R** finden Sie hier: <https://cran.rstudio.com> oder <https://www.r-project.org>
 - ▶ Aktuell ist die Version 3.3.2
 - ▶ **Achtung MAC-Nutzer!!!**: Sie benötigen zusätzlich erst noch XQuartz.
 - ▶ XQuartz finden Sie hier: <https://www.xquartz.org>
- ▶ **RStudio** (Desktop-Version 1.0.136) (vergessen Sie lieber den **R-Cmdr**)
 - ▶ Die aktuelle Version finden Sie hier: <https://www.rstudio.com/products/rstudio/download/>
 - ▶ Oder die tagesaktuelle Entwicklerversion von hier: <https://dailies.rstudio.com>

- ▶ Die wichtigsten Schritte bei der Installation:
 - ▶ Abwarten und bestätigen ;-)

Die wichtigsten Pakete und wie man diese installiert

Im Allgemeinen installiert man ein Paket durch den Befehl:

```
install.packages("<blubber>", dependencies=TRUE)
```

Für einen guten Start sollte man folgende Pakete installieren:

► tidyverse

tidyverse ist eine Sammlung von Paketen, die einem den Umgang mit **R** und *Grafik* erleichtern. Das sind u.a. die Pakete:

- **ggplot2** # DAS Grafikpaket von R
- **dplyr** # Das Paket zur Datenmanipulation
- **readr** # Das Paket zum Einlesen von Daten

► mosaic

Mehr Informationen zu **mosaic** finden Sie hier:

- [Project MOSAIC](#)
- [Less Volume, More Creativity – Getting Started with the mosaic Package](#)
Spielmaterial für den Anfang

► Daten zum Experimentieren und Spielen und (“R”-)Forschen:

Prof. Dr. Sebastian Sauer hat auf *GitHub* eine kleine Sammlung von Daten zusammengestellt. Diese werden u.a. im Fach “Datenerhebung und Statistik” genutzt und sind ein guter Ausgangspunkt um ein paar Schritt in **R** selber zu gehen. Sie finden die Daten unter:

https://github.com/sebastiansauer/Daten_Unterricht

Entzippen Sie den herunter geladenen Ordner. Darin finden Sie die hier verwendeten Datensätze.

Die wichtigsten Pakete und wie man diese installiert

Die ersten Befehle sollten wie folgt lauten:

```
# Laden von tidyverse Paketen:  
install.packages("tidyverse", dependencies=TRUE)  
# Laden des mosaic Pakets:  
install.packages("mosaic", dependencies=TRUE)  
# Laden des corrgram Pakets:  
install.packages("corrgram", dependencies = T)
```

Für die Eingabe in der Konsole reicht es, die Zeilen OHNE ein '#' am Anfang einzutippen. Mit '#' leitet man einen Kommentar ein. In der Konsole reicht daher:

```
install.packages("tidyverse", dependencies=TRUE)  
install.packages("mosaic", dependencies=TRUE)  
install.packages("corrgram", dependencies = T)
```

Bitte bestätigen Sie alle Anfragen und haben Sie etwas Geduld. Es wird eine Menge nachgeladen.
Aber nur einmal. Also keine Sorge!

Bemerkung	Umsetzung in R
Grundrechenarten	+ - * /
Potenzieren	^
logische Operatoren	== != < > <= >=
Funktionen	cos() sin() tan() exp() sqrt()
Konstante	pi
Kommentare	#
Dezimalzeichen	.

Die ersten Schritte

Punkt- vor Strichrechnung

```
2 * 3 + 2 - 25/5 + 2^3
```

```
## [1] 11
```

Trigonometrische Funktionen

```
cos(pi/2)^2 + sin(pi/2)^2
```

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

Logarithmen & Exponentialfunktion

```
log(exp(3))
```

```
## [1] 3
```

Unendlich

```
1/0
```

```
## [1] Inf
```

Not a Number (keine Zahl)

```
0/0
```

```
## [1] NaN
```

Not Available; ein fehlender Wert

```
NA
```

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

Vektoren (combine)

```
c(1, 4:8)
```

```
## [1] 1 4 5 6 7 8
```

Vektor/Liste ohne Inhalt

```
c()
```

```
## NULL
```

- ▶ Variablen in **R** können Skalare, Vektoren, Matrizen oder Objekte beliebiger anderer Klassen sein.
- ▶ Man **erzeugt** eine Variable in dem man ihr mit Hilfe von "<-" oder "=" etwas **zuweist**.
- ▶ **Variablennamen** können Kombinationen aus Buchstaben, Ziffern, Punkt und Unterstrich sein. Aber **keine Ziffern vorne!**
- ▶ **R** ist **case-sensitiv**, es unterscheidet zwischen Groß- und Kleinschreibung!

```
a <- c("FOM", "und", "R", "sind", "SUPER")  
A <- 42  
a
```

```
## [1] "FOM"    "und"    "R"      "sind"   "SUPER"
```

```
A
```

```
## [1] 42
```

Datentypen

In **R** gibt es die Datentypen

- ▶ **numeric** - ganzzahlige (*integer*) oder reelle (*double*) Zahlen
- ▶ **character** - Zeichenketten
- ▶ **logic** - die logischen Operatoren **TRUE** und **FALSE**
- ▶ **list** - Liste von Objekten jeder Art (die wiederum Listen beinhalten können!)

Befehle zum überprüfen der Datentypen:

```
mode(a)
```

```
## [1] "character"
```

```
str(a)
```

```
## chr [1:5] "FOM" "und" "R" "sind" "SUPER"
```

```
typeof(a)
```

```
## [1] "character"
```

Ein Vektor wird mit dem Befehl `c()` (für *combine*) erzeugt:

```
a <- 5  
vektorMitBeliebigenNamen <- c(log(1), a, sqrt(16), 3^2)  
vektorMitBeliebigenNamen
```

```
## [1] 0 5 4 9
```

R kann (Rechen-)Operationen auf ganzen Vektoren (elementweise) durchführen:

```
vektorMitBeliebigenNamen * 2
```

```
## [1] 0 10 8 18
```

```
vektorMitBeliebigenNamen + 1
```

```
## [1] 1 6 5 10
```

Zahlensequenzen werden mit dem Befehl **seq()** erzeugt. Dem Befehl können verschiedene Argumente übergeben werden:

```
seq(from = 2, to = 9)
```

```
## [1] 2 3 4 5 6 7 8 9
```

```
seq(from = 2, to = 8, by=3)
```

```
## [1] 2 5 8
```

```
seq(from = 2, by = 0.5, length.out = 10)
```

```
## [1] 2.0 2.5 3.0 3.5 4.0 4.5 5.0 5.5 6.0 6.5
```

```
vektor <- 1:4 # 'n:m' entspricht seq(from=n, to=m, by=1)
```

Sequenzen

Werte können mit **rep()** wiederholt werden:

```
rep("X", times = 5) # wiederholt 'X' 5-mal
```

```
## [1] "X" "X" "X" "X" "X"
```

```
zahlen1 <- c(2, 4)  
zahlen1
```

```
## [1] 2 4
```

```
zahlen2 <- rep(zahlen1, times = 2)  
zahlen2
```

```
## [1] 2 4 2 4
```

```
rep(zahlen1, each = 2)
```

```
## [1] 2 2 4 4
```



```
people <- c("Klaus", "Max", "Jens", "Dieter")  
people
```

```
## [1] "Klaus" "Max" "Jens" "Dieter"
```

```
people == "Max"
```

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

```
vektorMitBeliebigenNamen != 0
```

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

```
logischerVektor <- vektorMitBeliebigenNamen <= 3  
logischerVektor
```

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

names(a) gibt die Namen der Einträge des Vektors a zurück:

```
weight <- c(67, 80, 72, 90)
names(weight)
```

```
## NULL
```

```
names(weight) <- people
weight
```

```
##  Klaus      Max      Jens Dieter
##    67        80       72      90
```

Rechnen mit Vektoren

- ▶ **Wichtige** Befehle für Vektoren sind `mean()`, `sd()`, `var()`, `min()`, `max()`, `length()`, `sum()`, `median()`, `IQR()`, `summary()`
- ▶ **Zugriff** auf das i-te Element eines Vektors `a` mit `a[i]`.

```
aVec <- c(1, 2, 4, 9)
mean(aVec)
```

```
## [1] 4
```

```
sd(aVec)
```

```
## [1] 3.559026
```

```
var(aVec)
```

```
## [1] 12.66667
```

```
min(aVec)
```

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

```
max(aVec)
```

```
## [1] 9
```

```
length(aVec)
```

```
## [1] 4
```

```
sum(aVec)
```

```
## [1] 16
```

```
median(aVec)
```

```
## [1] 3
```

```
median(aVec)
```

```
## [1] 3
```

```
length(aVec)
```

```
## [1] 4
```

```
IQR(aVec)
```

```
## [1] 3.5
```

```
sum(aVec)
```

```
## [1] 16
```

```
summary(aVec)
```

##	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
##	1.00	1.75	3.00	4.00	5.25	9.00

```
library(mosaic)
```

```
favstats(aVec)
```

##	min	Q1	median	Q3	max	mean	sd	n	missing
##	1	1.75	3	5.25	9	4	3.559026	4	0

R berechnet die Varianz von Daten mit Hilfe der Formel

$$\frac{1}{n-1} \cdot \sum (x - \bar{x})^2,$$

wie man leicht nachrechnen kann:

```
var(aVec)
```

```
## [1] 12.66667
```

```
# Ist das selbe wie
```

```
1/(length(aVec)-1) * sum( (aVec-mean(aVec))^2 )
```

```
## [1] 12.66667
```

```
# Dagegen ist
```

```
1/length(aVec) * sum( (aVec-mean(aVec))^2 )
```

```
## [1] 9.5
```

Die Standardabweichung ist die Quadratwurzel der Varianz:

```
sd(aVec)
```

```
## [1] 3.559026
```

```
sqrt(var(aVec))
```

```
## [1] 3.559026
```

Varianz

Will man die Varianz und die Standardabweichung mit Hilfe der Formel

$$\frac{1}{n} \cdot \sum (x - \bar{x})^2,$$

berechnen, so muss man in **R** etwas tun:

```
factor <-(length(aVec)-1)/(length(aVec))  
# Wert  
var(aVec)
```

```
## [1] 12.66667
```

```
# Korrigierter Wert  
factor*var(aVec)
```

```
## [1] 9.5
```

```
# Zur Probe:  
1/length(aVec) * sum( (aVec-mean(aVec))^2 )
```

```
## [1] 9.5
```

```
factorSD <-sqrt((length(aVec)-1)/(length(aVec)))
```

```
# Wert von R:
```

```
sd(aVec)
```

```
## [1] 3.559026
```

```
# Korrigierter Wert
```

```
factor*sd(aVec)
```

```
## [1] 2.66927
```

```
# Zur Probe
```

```
sqrt(1/length(aVec) * sum( (aVec-mean(aVec))^2 ))
```

```
## [1] 3.082207
```


Rechnen mit Vektoren

```
aVec2 <- rep(2, 4)
aVec
```

```
## [1] 1 2 4 9
```

```
aVec2
```

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

```
aVec %*% aVec2
```

```
##      [,1]
## [1,]    32
```

```
aVec * aVec2
```

```
## [1]  2  4  8 18
```

```
aVec3 <- aVec
aVec3[3]
```

```
## [1] 4
```

```
aVec3[3] <- NA
aVec3
```

```
## [1]  1  2 NA  9
```

```
mean(aVec3)
```

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

```
mean(aVec3, na.rm = TRUE)
```

```
## [1] 4
```

Der **workspace** (*Arbeitsbereich*) in R ist eine Sammlung von Objekten, die aktuell im Speicher vorhanden ist.

Sie können diese Objekte anzeigen mit dem Befehl:

```
ls()
```

Löschen können sie die Objekte mit

```
rm()
```

- ▶ **R** ist in **Paketen** organisiert.
- ▶ Ein *Paket* ist eine kompakte Zusammenfassung von Code, Hilfeseiten, Daten, Beispielen usw. zu einem bestimmten Themengebiet.
- ▶ **R** wächst durch ständig neue Pakete!
- ▶ Mit der Installation von **R** haben Sie eine Grundausstattung an wichtigen Paketen, welche Sie nach belieben erweitern können und sollten!
- ▶ Die wichtigsten Pakete gibt es beim [Comprehensive R Archive Network](#) kurz **CRAN**.

Pakete installieren und aktualisieren

Um ein Paket, zum Beispiel **ggplot2**, zu installieren benutzt man den Befehl:

```
install.packages("ggplot2")
```

Um gleichzeitig weitere, notwendige Pakete zu installieren nutzt man die Option "dependencies=TRUE":

```
install.packages("ggplot2", dependencies=TRUE)
```

Mit der Funktion

```
update.packages()
```

werden installierte Pakete mit denen von CRAN hinterlegten verglichen und ggf. aktualisiert.

Es gibt aber noch andere Wege. (Z.B. direkt in RStudio)

- ▶ Mit dem Befehl **library()** (ohne Argument) werden alle bereits installierten Pakete aufgelistet. Nicht alle davon sind automatisch verfügbar, sondern müssen erst geladen werden

```
library(ggplot2)
```

- ▶ Liegt das Paket nicht im Standard-library-Verzeichnis, benutzt man die Option **lib.loc=**:

```
library(ggplot2, lib.loc= <Verzeichnis> )
```

- ▶ Alternativ können Pakete auch mit **require()** geladen werden. Diese Funktion liefert als Rückgabe die Information ob das Paket verfügbar ist oder nicht.

```
require(ggplot2)  
[1] TRUE
```

► Via **RStudio**:

Gehen Sie auf das recht obere Fenster und klicken Sie **Import Dataset**, danach **From CSV...** und geben Sie als URL bitte <https://raw.githubusercontent.com/NMarkgraf/Etwas-R-zum-Nachmittag/master/Datasets/miete03.asc> ein.

Drücken Sie **Update**.

Stellen Sie *Delimiter* auf *Tab*.

Drücken Sie dann **Import**

- Via **R** direkt: Man kann auch direkt aus **R** mittels ein paar Zeilen die Daten laden!
Die selben Daten können Sie u.a. durch die Zeilen

```
miete03 <- read.table(  
  file = paste0("https://raw.githubusercontent.com/NMarkgraf/",  
                "Etwas-R-zum-Nachmittag/master/Datasets/miete03.asc"),  
  header = TRUE)
```

aus dem Netz laden.

Die ersten Zeilen der Tabelle ansehen

Mit dem Befehl **head()** schaut man sich die ersten Zeilen (im Bsp. die ersten 4 Zeilen) eines *Dataframes* an:

```
head(miete03, 4)
```

```
##      nm  nmqm wfl rooms  bj bez wohngut wohnbest ww0 zh0 badkach0
## 1 741.39 10.90 68     2 1918   2       1         0  0  0         0
## 2 715.82 11.01 65     2 1995   2       1         0  0  0         0
## 3 528.25  8.38 63     3 1918   2       1         0  0  0         0
## 4 553.99  8.52 65     3 1983  16       0         0  0  0         0
##    badextra kueche
## 1         0      0
## 2         0      0
## 3         0      0
## 4         1      0
```

Die letzten Zeilen der Tabelle ansehen

Mit dem Befehl **tail()** schaut man sich die ersten Zeilen (im Bsp. die letzten 3 Zeilen) eines *Dataframes* an:

```
tail(miete03, 3)
```

```
##           nm nmqm wfl rooms    bj bez wohngut wohnbest ww0 zh0 badkach0
## 2051 567.54 8.11  70      3 1973  16          0          0  0  0          0
## 2052 323.42 9.24  35      1 1970  21          0          0  0  0          0
## 2053 506.19 7.79  65      3 1966   7          0          0  0  0          1
##           badextra kueche
## 2051           0       0
## 2052           0       0
## 2053           0       0
```


Häufigkeitstabelle und Balkendiagramme

Mit dem Befehl **table** können wir eine (*absolute*) Häufigkeitstabelle erstellen:

```
table(miete03$rooms)
```

```
##  
##    1    2    3    4    5    6  
## 255 715 759 263  47  14
```

Eine *relative Häufigkeitstabelle* erhält man durch:

```
prop.table(table(miete03$rooms))
```

```
##  
##          1          2          3          4          5          6  
## 0.124208475 0.348270823 0.369702874 0.128105212 0.022893327 0.006819289
```

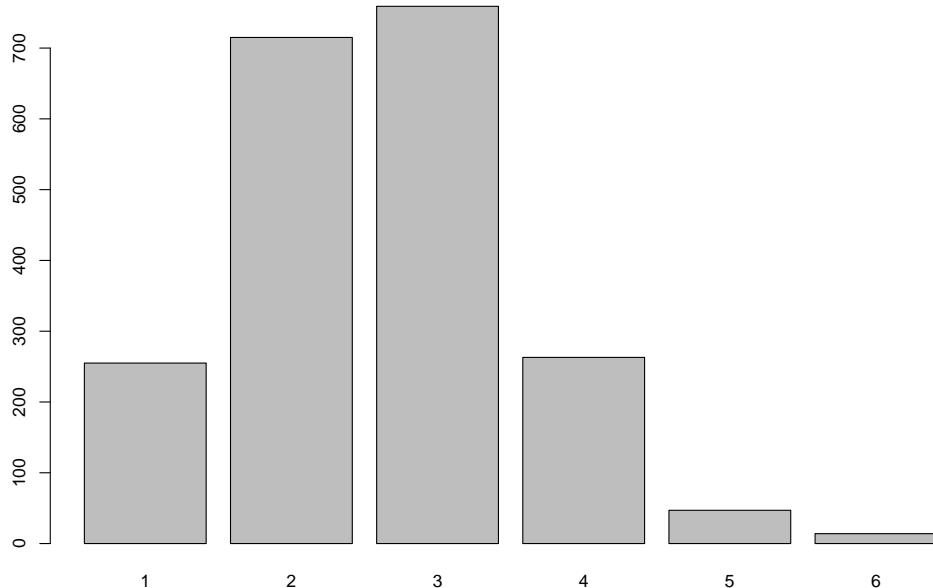
```
library(dplyr)
miete03 %>% group_by(rooms) %>% tally(sort=TRUE)
```

```
## # A tibble: 6 × 2
##   rooms     n
##   <int> <int>
## 1     3   759
## 2     2   715
## 3     4   263
## 4     1   255
## 5     5    47
## 6     6    14
```

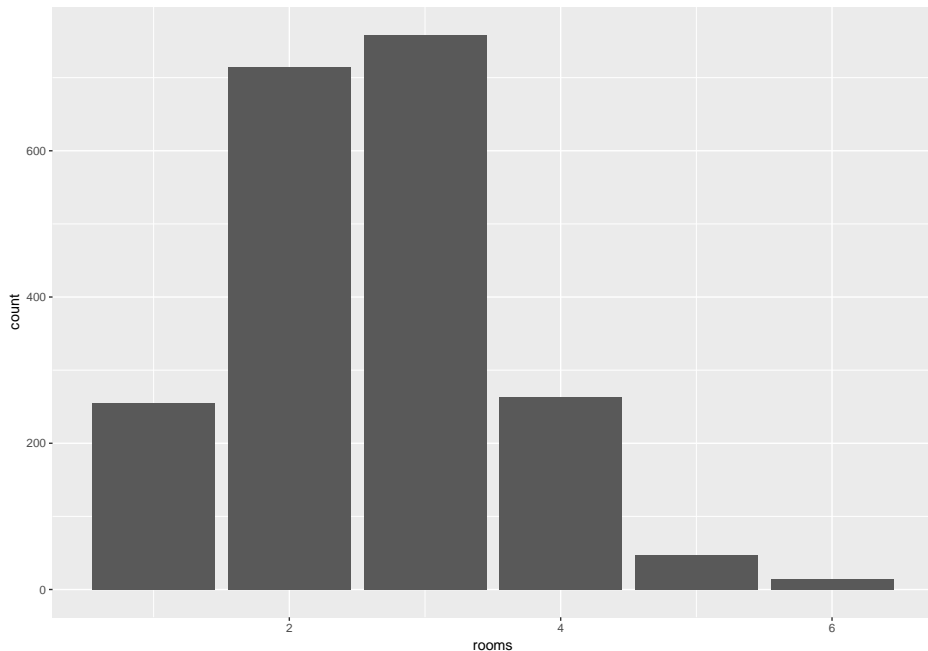
Häufigkeitstabelle und Balkendiagramme

Und mit dem Befehl **barplot()** erstellen wir ein Balkendiagramm daraus:

```
barplot( table(miete03$rooms) )
```



```
library(ggplot2) # Bibliothek laden!  
ggplot(miete03, aes(x = rooms)) + geom_bar()
```



Wie man mit **ggplot2** noch mehr und noch schönere Grafiken erstellt, können Sie finden bei:

- ▶ <http://ggplot2.org>
- ▶ <http://docs.ggplot2.org/current/index.html>
- ▶ <http://www.cookbook-r.com/Graphs/>
- ▶ <https://www.datacamp.com/courses/data-visualization-with-ggplot2-1>
- ▶ <http://r4ds.had.co.nz>

Hier finden Sie Videos, die einige Schritte der Datenaufbereitung und deskriptiver/ explorativer Datenanalyse erläutern (zumeist mit R-Commander):

- ▶ boxplots erstellen <https://www.youtube.com/watch?v=9XBj0mA7sNs>
- ▶ Textdatei öffnen <https://www.youtube.com/watch?v=QnM9HBe23Y8>
- ▶ Öffnen der Datei Polizeistudie https://www.youtube.com/watch?v=SD0oKuj5_7o
- ▶ SPSS Datei importieren https://www.youtube.com/watch?v=HS8H_n7Vrm0
- ▶ Deskriptive Statistik erstellen <https://www.youtube.com/watch?v=qrMpgk-7Wus>
- ▶ Variablen in Faktoren umwandeln und Balkendiagramm
<https://www.youtube.com/watch?v=PRR-3kblt8k>
- ▶ Streudiagramm https://www.youtube.com/watch?v=brE72_0st00
- ▶ Korrelationsmatrix https://www.youtube.com/watch?v=pl92q_S-r8E
- ▶ Datenmatrix erstellen <https://youtu.be/-EaeBL9J4IE>

Die Videos wurden von **Frau Prof. Ferreira** erstellt.

Im folgenden kann man ein paar der Möglichkeiten von **R** finden, wie man sie in Vorlesungen braucht. Dazu nehmen wir die Daten *tips* aus dem Unterrichtsmaterial von **Prof. Dr. Sebastian Sauer**.

```
library(readr)
tips <- read_csv(file= paste0("https://raw.githubusercontent.com/sebastiansauer/",
                              "Daten_Unterricht/master/tips.csv"))
tips$X1 <- NULL
```

Darüberhinaus nutzen wir einige Befehle aus dem Paket **Mosaic**, welches wir dazu laden

```
library(mosaic)
```

Daten ansehen

Schauen wir uns die Daten etwas an:

```
glimpse(tips)
```

```
## Observations: 244
## Variables: 7
## $ total_bill <dbl> 16.99, 10.34, 21.01, 23.68, 24.59, 25.29, 8.77, 26....
## $ tip        <dbl> 1.01, 1.66, 3.50, 3.31, 3.61, 4.71, 2.00, 3.12, 1.9...
## $ sex        <chr> "Female", "Male", "Male", "Male", "Female", "Male", ...
## $ smoker     <chr> "No", "No", "No", "No", "No", "No", "No", "No", "No...
## $ day        <chr> "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "Sun", "S...
## $ time       <chr> "Dinner", "Dinner", "Dinner", "Dinner", "Dinner", "...
## $ size       <int> 2, 3, 3, 2, 4, 4, 2, 4, 2, 2, 2, 4, 2, 4, 2, 2, 3, ...
```

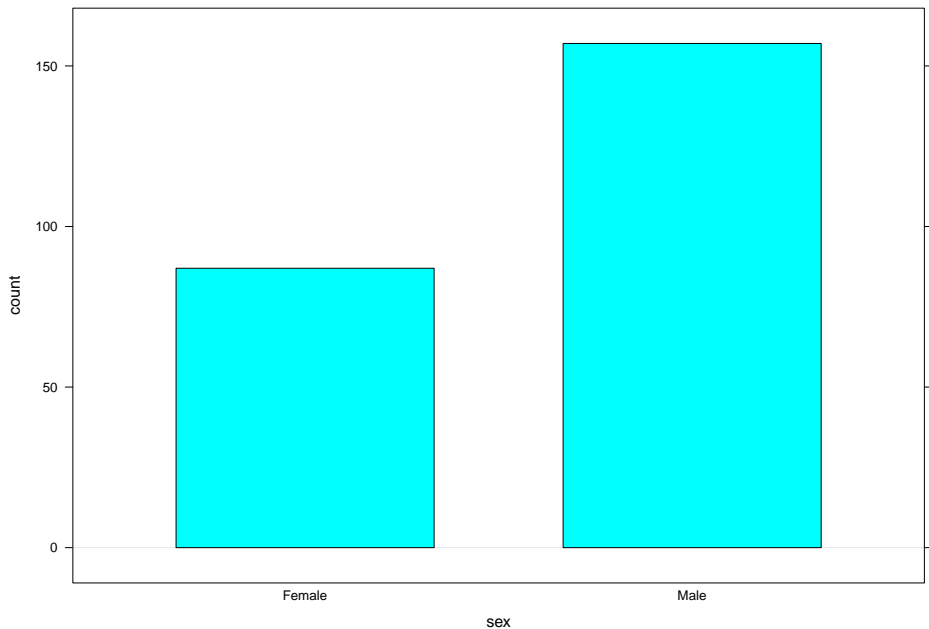
Dimension des Datensatzes:

```
dim(tips)
```

```
## [1] 244    7
```

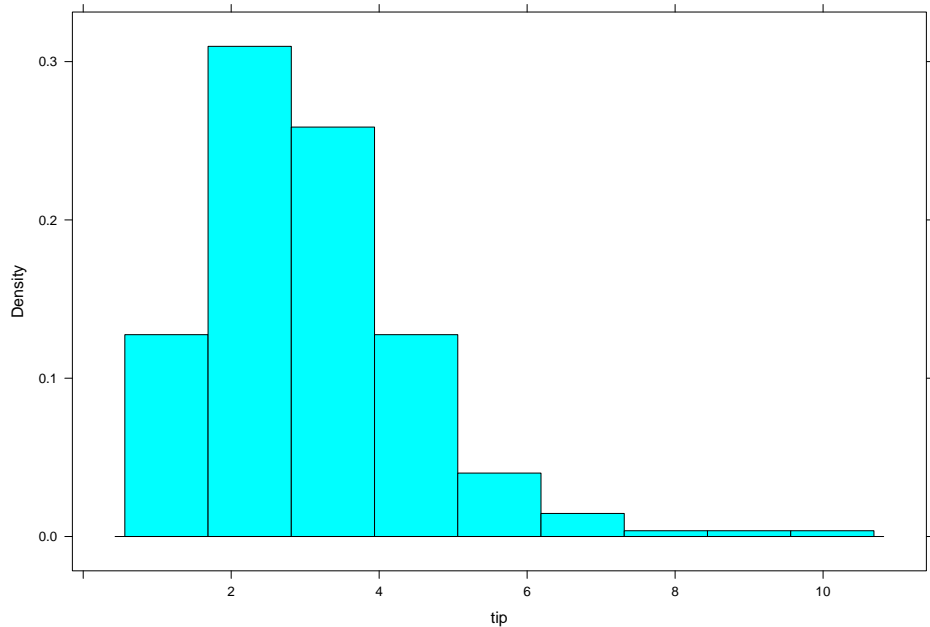

Balkendiagramm bei kategorialen Daten

```
bargraph( ~sex, data=tips)
```



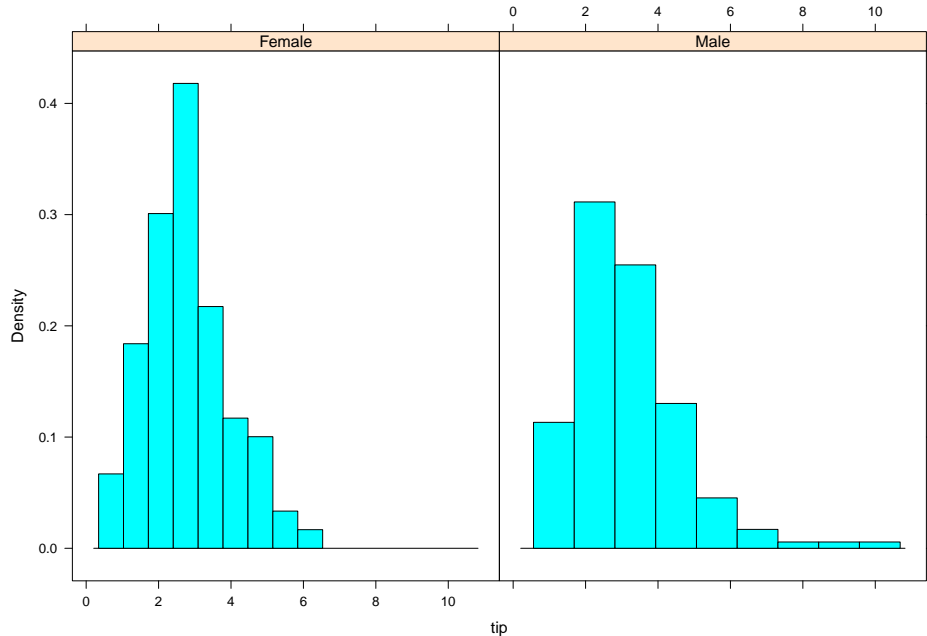
Histogramm bei metrischen Daten

```
histogram( ~tip, data=tips)
```



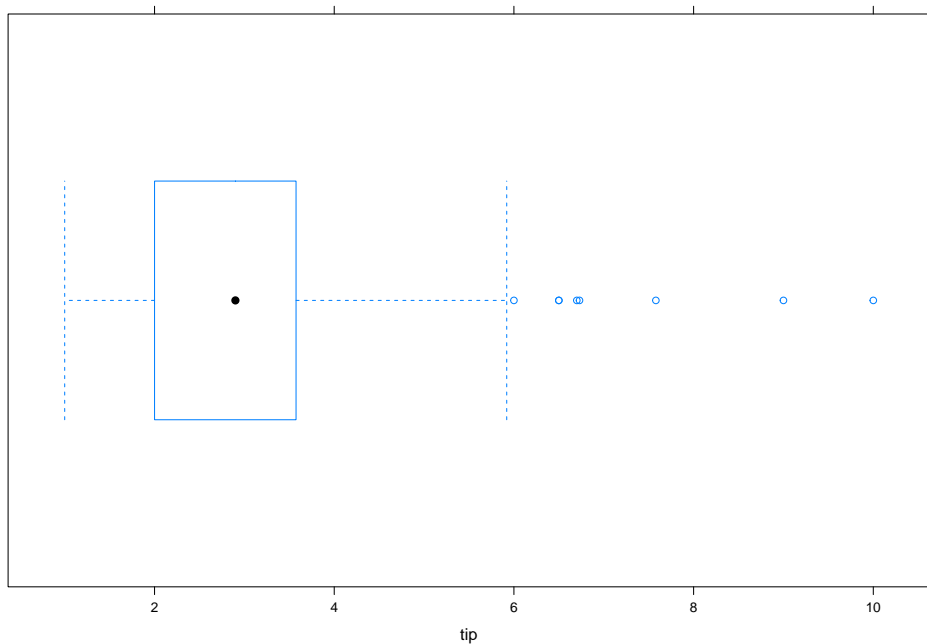
Histogramm bei metrischen Daten, facettiert

```
histogram( ~tip | sex, data=tips)
```



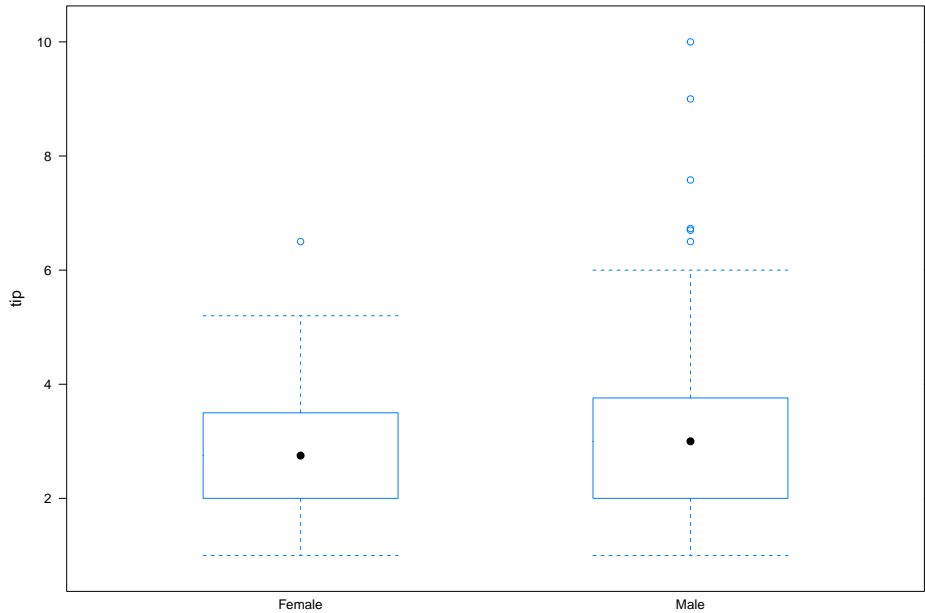
Boxplots bei merischen Daten

```
bwplot( ~tip, data=tips)
```



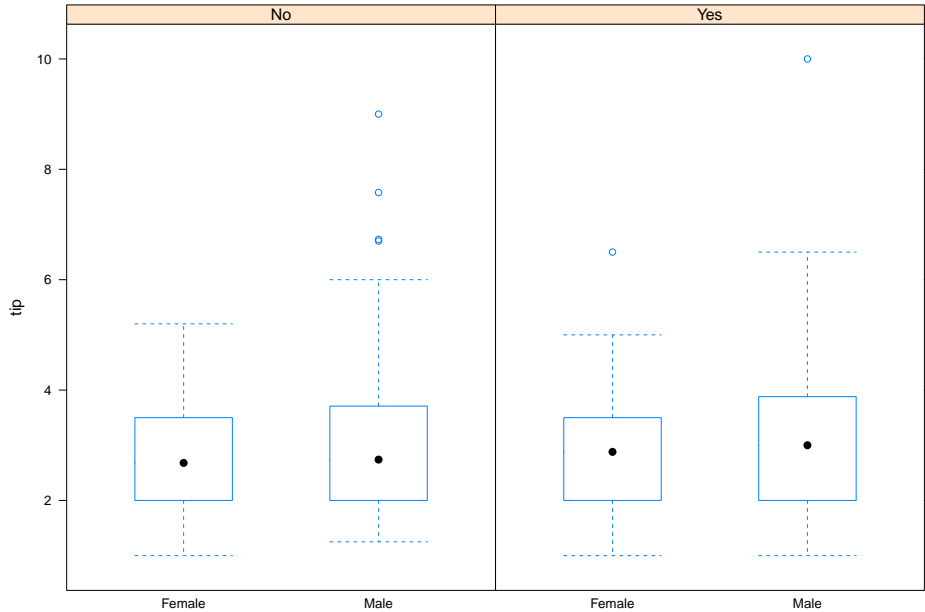
Boxplot mit metrischen Daten für Gruppem

```
bwplot(tip ~ sex, data=tips)
```



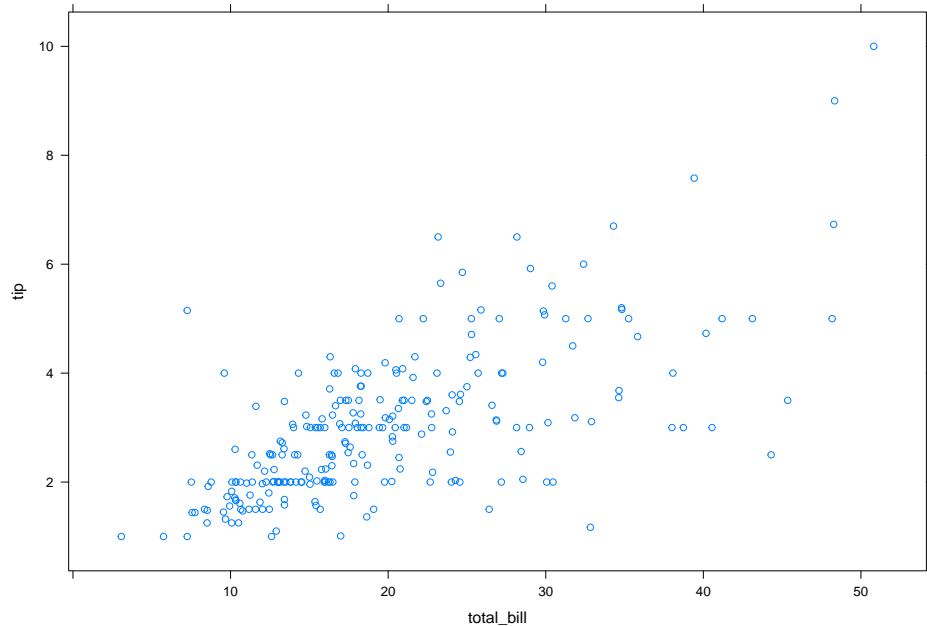
Boxplot mit metrischen Daten für Gruppem, facettiert

```
bwplot( tip ~ sex | smoker, data=tips)
```



Streudiagramm mit zwei metrischen Variablen

```
xyplot(tip~total_bill, data=tips)
```



Häufigkeitstabellen zwei kategorialen Variablen

Dazu generieren wir die Häufigkeitstabelle mit dem Befehl `tally` und speichern sie in `tab`

```
tab <-tally(sex ~ smoker, data=tips)
tab
```

```
##           smoker
## sex         No  Yes
##  Female  54   33
##   Male   97   60
```

Eine Variante mit relativen Häufigkeiten erhält man mit:

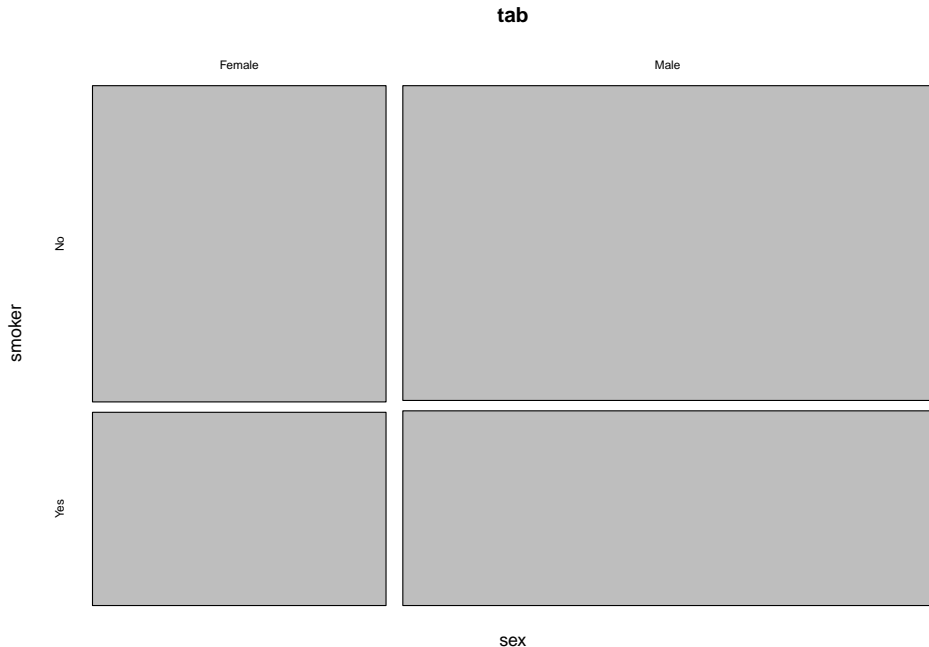
```
tally(sex ~ smoker, format="proportion", data=tips)
```

```
##           smoker
## sex         No      Yes
##  Female 0.3576159 0.3548387
##   Male  0.6423841 0.6451613
```


mosaicplot mit zwei kategorialen Variablen

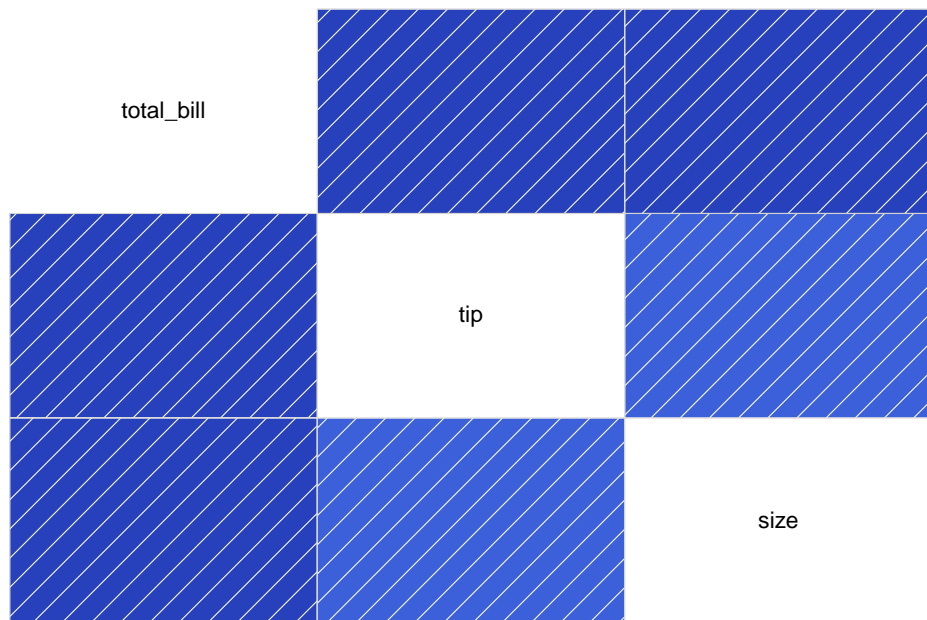
Mit der Tabelle `tab` kann nun ein mosaic plot generiert werden:

```
mosaicplot(tab)
```



Korrelationsplot mit metrischen Variablen

```
# ggf: install.packages("corrgram", dependencies=T)
library(corrgram)
corrgram(tips)
```



Mittelwert

```
mean(tip~sex, data=tips)
```

```
##      Female      Male  
## 2.833448 3.089618
```

Anstatt *mean* können alle Lageparameter und Streumaße errechnet werden (min, max, median, sd, var):

```
favstats(tip~sex, data=tips)
```

```
##      sex min Q1 median   Q3   max   mean      sd   n missing  
## 1 Female   1  2   2.75 3.50   6.5 2.833448 1.159495  87         0  
## 2  Male   1  2   3.00 3.76  10.0 3.089618 1.489102 157         0
```

Korrelation als Zusammenhangsmaß mit metrischen Variablen

```
cor(tip~total_bill, data=tips)
```

```
## [1] 0.6757341
```

Test der Unabhängigkeit geht nur mit zwei nominalen Variablen. In *tab* haben wir solche schon generiert.

```
xchisq.test(tab)
```

```
##
## Pearson's Chi-squared test with Yates' continuity correction
##
## data:  x
## X-squared = 0, df = 1, p-value = 1
##
##      54      33
## (53.84) (33.16)
## [0.00047] [0.00077]
## < 0.022> <-0.028>
##
##      97      60
## (97.16) (59.84)
## [0.00026] [0.00043]
## <-0.016> < 0.021>
##
## key:
## observed
## (expected)
## [contribution to X-squared]
## <Pearson residual>
```

t-Test für abhängige Stichproben (Differenzentest)

Variablen müssen beide metrische sein und zwischen beiden Variablen wird eine Differenz gebildet.

Die Forschungsfrage lautet meist:

- ▶ $V1$ unterscheidet sich von $V2$ (ungerichtet)
- ▶ $V1 > V2$ (gerichtet)
- ▶ $V2 > V1$ (gerichtet)

```
t.test ~(tip-total_bill), data=tips)
```

```
##  
## One Sample t-test  
##  
## data: tips$(tip - total_bill)  
## t = -32.647, df = 243, p-value < 2.2e-16  
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 0  
## 95 percent confidence interval:  
## -17.80057 -15.77476  
## sample estimates:  
## mean of x  
## -16.78766
```

t-Test für abhängige Stichproben (Differenzentest)

Wenn die Forschungshypothese (Alternativhypothese) gerichtet ist, und $V1-V2 < 0$ ist, dann wird das Argument `alternative="less"` hinzugefügt, wenn $V1-V2 > 0$, dann `"greater"`.

```
t.test(~(tip-total_bill), alternative="less", data=tips)
```

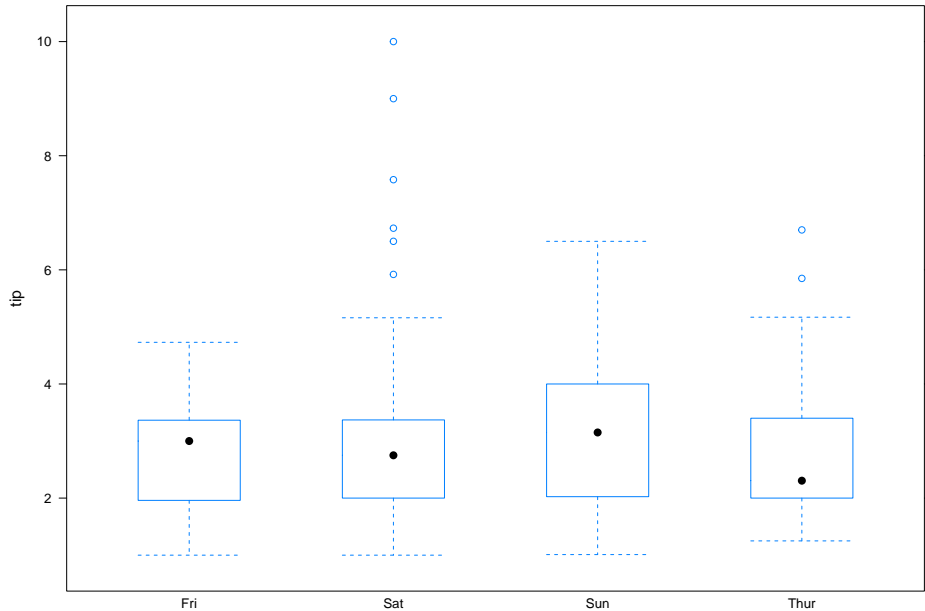
```
##  
## One Sample t-test  
##  
## data:  tips$(tip - total_bill)  
## t = -32.647, df = 243, p-value < 2.2e-16  
## alternative hypothesis: true mean is less than 0  
## 95 percent confidence interval:  
##      -Inf -15.9386  
## sample estimates:  
## mean of x  
## -16.78766
```

Achtung: Bei der Dokumentation von t-Tests ist es wichtig, einseitiges Testen von zweiseitigem Testen zu unterscheiden (einseitig/zweiseitig).

ANOVA (Varianzanalyse)

Bezüglich einer Gruppe (nominale Variable) mit mehr als zwei Levels wird eine metrische Variable getestet.

```
bwplot(tip~day, data=tips)
```



ANOVA (Varianzanalyse)

```
favstats(tip~day, data=tips)
```

##	day	min	Q1	median	Q3	max	mean	sd	n	missing
## 1	Fri	1.00	1.9600	3.000	3.3650	4.73	2.734737	1.019577	19	0
## 2	Sat	1.00	2.0000	2.750	3.3700	10.00	2.993103	1.631014	87	0
## 3	Sun	1.01	2.0375	3.150	4.0000	6.50	3.255132	1.234880	76	0
## 4	Thur	1.25	2.0000	2.305	3.3625	6.70	2.771452	1.240223	62	0

Forschungshypothese: Es gibt einen Unterschied beim Trinkgeld bei/zwischen den Tagen.

```
summary(aov(tip~day, data=tips))
```

##		Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
## day		3	9.5	3.175	1.672	0.174
## Residuals		240	455.7	1.899		

Lineare Einfachregression mit metrischer Variable.

Modellierung einer angängigen Variable (AV) durch eine unabhängige Variable (UV).

```
Mod1<-lm(tip~total_bill, data=tips)
summary(Mod1)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = tip ~ total_bill, data = tips)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -3.1982 -0.5652 -0.0974  0.4863  3.7434
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  0.920270   0.159735   5.761 2.53e-08 ***
## total_bill   0.105025   0.007365  14.260 < 2e-16 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 1.022 on 242 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.4566, Adjusted R-squared:  0.4544
## F-statistic: 203.4 on 1 and 242 DF,  p-value: < 2.2e-16
```

Lineare Einfachregression mit kategorialer UV

Achtung: Das nicht ausgegebene Level in der Ausgabe ist das Referenzlevel.

```
Mod2<-lm(tip~day, data=tips)
summary(Mod2)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = tip ~ day, data = tips)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -2.2451 -0.9931 -0.2347  0.5382  7.0069
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  2.73474     0.31612   8.651 7.46e-16 ***
## daySat       0.25837     0.34893   0.740  0.460
## daySun       0.52039     0.35343   1.472  0.142
## dayThur      0.03671     0.36132   0.102  0.919
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 1.378 on 240 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.02048,    Adjusted R-squared:  0.008232
## F-statistic: 1.672 on 3 and 240 DF.  p-value: 0.1736
```

Multiple Regression

```
Mod3<-lm(tip~total_bill + sex + smoker + day + time + size, data=tips)
summary(Mod3)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = tip ~ total_bill + sex + smoker + day + time + size,
##     data = tips)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -2.8475 -0.5729 -0.1026  0.4756  4.1076
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  0.803817   0.352702   2.279   0.0236 *
## total_bill    0.094487   0.009601   9.841  <2e-16 ***
## sexMale      -0.032441   0.141612  -0.229   0.8190
## smokerYes    -0.086408   0.146587  -0.589   0.5561
## daySat       -0.121458   0.309742  -0.392   0.6953
## daySun       -0.025481   0.321298  -0.079   0.9369
## dayThur      -0.162259   0.393405  -0.412   0.6804
## timeLunch     0.068129   0.444617   0.153   0.8783
## size         0.175992   0.089528   1.966   0.0505 .
## ---
```

Der Befehl *step*

Mit dem Befehl *step* führt man eine stufenweise Regressionsanalyse durch, bei der die Variablen nach der Reihenfolge ihrer Wichtigkeit entfernt werden.

step(Mod3)

```
## Start:  AIC=20.51
## tip ~ total_bill + sex + smoker + day + time + size
```

```
##
##           Df Sum of Sq    RSS    AIC
## - day       3     0.609 247.14  15.116
## - time      1     0.025 246.55  18.538
## - sex       1     0.055 246.58  18.568
## - smoker    1     0.365 246.89  18.874
## <none>                        246.53  20.513
## - size      1     4.054 250.58  22.493
## - total_bill 1    101.595 348.12 102.713
```

```
##
## Step:  AIC=15.12
## tip ~ total_bill + sex + smoker + time + size
```

```
##
##           Df Sum of Sq    RSS    AIC
## - time      1     0.001 247.14  13.117
## - sex       1     0.042 247.18  13.157
## - smoker    1     0.380 247.52  13.490
## <none>                        247.14  15.116
```

18.01.2017

Norman Markgraf | Etwas R zum Nachmittag

Wie geht es weiter?

Dieses kleine Kick-Off für **R** ist natürlich nicht vollständig. - Wo es lohnt aus meiner persönlichen Sicht lohnt weiter zu schauen sind die folgenden Themen:

- ▶ **Grammar of Graphic** und **ggplot2** für schönere und aussagekräftige Grafiken in **R**.
- ▶ *tidyr*, *dplyr* und Co, die Welt des Datenmanagement in **R**
- ▶ *rmarkdown* und der Weg zu eigenen Dokumenten
- ▶ *Shiny* und die interaktive Webdarstellung von Statistiken
- ▶ *mosaic*

Ein großer Teil der Beispiele stammt von **Prof. Dr. Oliver Gansser** aus seinem Handout “*Wichtige Befehle in R - Datenerhebung und Statistik*” vom 15. Dezember 2016, welches mir von **Prod. Dr. Joachim Schwarz** freundlicherweise überlassen wurde.

Die Übersicht der Videos und viele andere Links entstammen dem Skript “Datenerhebung und Statistik” von **Prof. Dr. Sebastian Sauer**.

Diese Präsentation wurde mit **RMarkdown** und ein paar kleinen Helferlein (**NPFC**) erstellt.

Sie finden die (tages-)aktuelle Version inklusive der Quellen unter:

<https://github.com/NMarkgraf/Etwas-R-zum-Nachmittag>

Erstellt wurde dieses Dokument mit **R** (Version 3.3.2) und RStudio (1.0.136) am 19. Jan 2017