

Hypothesentests mit R

Ashkan Taassob

Andreas Reisch

Inhalt

- Programmiersprache R
 - Syntax
 - Umgang mit Dateien
- Tests
 - t-Test
 - F-Test
 - Wilcoxon-Test
 - χ^2 - Test
- Zusammenfassung

Programmiersprache R

- Programmiersprache und -Umgebung
- Entworfen für statistische Datenanalyse und Grafik
- Open-Source Software unter GPL
- Für Linux, MacOS X und Windows
- <http://www.R-project.org> - Projektseite
- <http://CRAN.R-project.org/> - Download

Besonderheiten der Syntax

- Einfache Ausdrücke

```
> 1 + 6 * 2  
[1] 13      #ein Kommentar  
> log(-1)  
[1] NaN     # Nicht definiert (Not a Number)
```

- Zuweisung

```
> a <- 7    #Objekt a wird 7 zugeordnet
```

- Hilfe

```
> ?sin      #Hilfe zu einer Funktion, hier zu Sinus  
> help.search(keyword="test") #Suche nach Schlüsselwort  
> help.start() #Hilfe im Webbrowser  
> ?help     #Hilfe zur Hilfe
```

Umgang mit Dateien

- Workspace laden und speichern

```
# Workspace speichern  
> save(list = ls(), file= "filename.Rdata")  
# Workspace laden  
> load(file = "filename.Rdata")
```

- History laden und speichern

```
# History speichern  
> savehistory(file= "history.Rdata")  
# History laden  
> loadhistory(file = "history.Rdata")
```

- Daten laden

```
> data <- read.table(file = "data.txt", header=T, sep = "\\t",  
                    dec = ",", )
```

t-Test – Vergleich zweier Mittelwerte

- Voraussetzung für die Daten
 - Annähernd Gaußverteilt
 - Varianzhomogenität
 - Unabhängigkeit
 - intervallskaliert
- Syntax

```
t.test(x, y=NULL, alternative = c(„two.sided“, „less“,  
“greater“), mu=0, var.equal=F, paired=F, conf.level=95)
```

t-Test

- Semantik

```
t.test(x, y=NULL, alternative = c(„two.sided“, „less“,  
  „greater“), mu=0, var.equal=F, paired=F, conf.level=95)
```

x – Stichprobe 1

y – Stichprobe 2

alternative – einseitiger oder zweiseitiger Test

mu – μ

var.equal – Varianzen homogen oder nicht

paired – gepaarter t-Test

t-Test

- Beispiel: Einstichprobentest

$$H_0: \mu_x = \mu$$

$$H_1: \mu_x \neq \mu$$

```
#Zufallswerte, Standardnormalverteilt  
> x1 = rnorm(mean = 0, sd = 1, n = 10)  
> x1  
[1] -1.4624 -0.4583  0.5029 -0.6427 -0.3628 -0.2130  
[7] -3.2480  1.6832  0.2771 -0.7519  
  
> t.test(x=x1, mu=0.1, alternative="two.sided")
```


t-Test

- Ergebnis

One Sample t-test

data: x1

t = -1.1443, df = 9, **p-value = 0.2820**

alternative hypothesis: true mean is not equal to 0

95 percent confidence interval:

-1.3920788 0.4568435

sample estimates:

mean of x

-0.4676177

$\alpha = 0.05$

$p > \alpha$

\Rightarrow keine Signifikanz

t-Test

- Beispiel: Zweistichprobentest

$$H_0: \mu_x = \mu_y$$

$$H_1: \mu_x \neq \mu_y$$

```
#Zufallswerte, Standardnormalverteilt
```

```
> y1 = rnorm(mean = 0.5, sd = 1, n = 10)
```

```
> y1
```

```
[1] 1.0699 -0.6466 1.0490 0.4807 0.5642 1.8898
```

```
[7] 1.6685 0.7894 0.6783 2.4047
```

```
> t.test(x=x1, y=y1, alternative="two.sided", var.equal = T)
```

t-Test

- Ergebnis

Two Sample t-test

data: x1 and y1

t = -2.9874, df = 18, p-value = 0.007899

alt. hypothesis: true difference in means is not equal to 0

95 percent confidence interval:

-2.4909382 -0.4339622

sample estimates:

mean of x	mean of y
-0.4676177	0.9948325

$\alpha = 0.05$ $\Rightarrow H_0$ wird verworfen, H_1 angenommen
 $p < \alpha$

t-Test

- Beispiel: Zweistichprobentest, einseitig

$$H_0: \mu_x \geq \mu_y$$

$$H_1: \mu_x < \mu_y$$

```
#Zufallswerte, Standardnormalverteilt  
> y2 = rnorm(mean = 0.1, sd = 1, n = 10)  
> y2  
[1] -1.6642  2.0578  2.3809 -0.2895  0.2736  1.0133  
[7]  1.4841  0.7538 -0.7064  0.3912  
  
> t.test(x=x1, y=y2, alternative="less", var.equal = T)
```

t-Test

- Ergebnis

Two Sample t-test

data: x1 and y2

t = -1.8248, df = 18, p-value = 0.04233

alt. hypothesis: true difference in means is less than 0

95 percent confidence interval:

-Inf -0.0515943

sample estimates:

mean of x	mean of y
-0.4676177	0.5694897

$\alpha = 0.05$ $\Rightarrow H_0$ wird verworfen, H_1 angenommen

$p < \alpha$

t-Test

- Beispiel: Gepaarter t-Test

Baum	1	2	3	4	5	6	7	8
Jahr X	36,0	31,5	34,0	32,5	35,0	31,5	31,0	35,5
Jahr Y	34,0	35,5	33,5	36,0	39,0	35,0	33,0	39,5

Erträge von Kirschbäumen in [kg] in zwei Jahren

$$H_0: \mu_x \geq \mu_y$$

$$H_1: \mu_x < \mu_y$$

```
> jahrX <- c(36, 31.5, 34, 32.5, 35, 31.5, 31, 35.5)
> jahrY <- c(34, 35.5, 33.5, 36, 39, 35, 33, 39.5)
> t.test(x=jahrX, y=jahrY, var.equal=T, paired=T,
        alternative="less")
```

t-Test

- Ergebnis

Paired t-test

data: jahrX and jahrY

t = -2.8084, df = 7, p-value = 0.01310

alt. hypothesis: true difference in means is less than 0

95 percent confidence interval:

-Inf -0.7524743

sample estimates:

mean of the differences

-2.3125

$\alpha = 0.05$

$\Rightarrow H_0$ wird verworfen, H_1 angenommen

$p < \alpha$

Im Jahr Y gab es signifikant mehr Ertrag!

F-Test – Vergleich zweier Varianzen

- Voraussetzungen für die Daten
 - Annähernd Gaußverteilt
 - Unabhängig
 - Intervallskaliert
- Test auf Heterogenität der Varianzen!

$$H_0: \sigma_x^2 = \sigma_y^2$$

$$H_1: \sigma_x^2 \neq \sigma_y^2$$

F-Test

- R-Syntax

```
> var.test(x, y, ratio = 1,  
           alternative = c("two.sided", "less", "greater"),  
           conf.level = 0.95, ...)
```

- Beispiel:

Baum	1	2	3	4	5	6	7	8
Jahr X	36,0	31,5	34,0	32,5	35,0	31,5	31,0	35,5
Jahr Y	34,0	35,5	33,5	36,0	39,0	35,0	33,0	39,5

Erträge von Kirschbäumen in [kg] in zwei Jahren

F-Test

- Zweiseitiger Test auf Ungleichheit

```
> var.test(x=jahrX, y=jahrY, alternative="two.sided" )
```

F test to compare two variances

data: jahrX and jahrY

F = 0.6804, num df = 7, denom df = 7, p-value = 0.624

alt. hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

95 percent confidence interval:

0.1362180 3.3985195

sample estimates:

ratio of variances

0.6803966

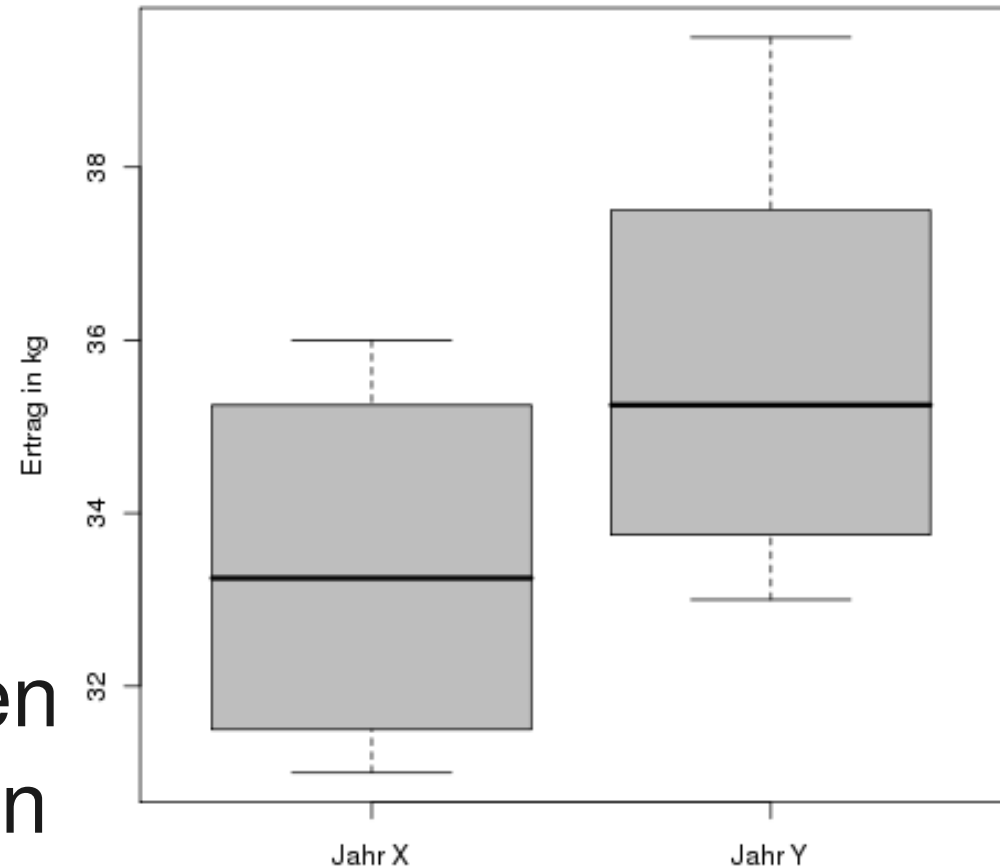
$\alpha = 0.05 \Rightarrow H_0$ wird angenommen

$p > \alpha$ Die Varianzen sind nicht signifikant heterogen!¹⁸

F-Test

- F-Test ist kein Homogentest
- Betrachtung von Boxplots sinnvoll
- vergleiche
 - Boxlänge
 - Whiskerslänge
- Falls gleich => Daten annähernd homogen

```
> boxplot(jahrX, jahrY)
```



Wilcoxon-Test für Paardifferenzen

- Fragestellung: Sind die **Mediane** zweier verbundener Stichproben signifikant unterschiedlich?
- Voraussetzungen
 - Verteilung gleicher Form
 - Verbundene Daten
 - Intervallskalierung der Daten

Wilcoxon-Test für Paardifferenzen

- Beispiel:

Klausur	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Lehrer A	67	43	94	72	30	69	33	79	58	48
Lehrer B	60	41	93	77	22	69	35	65	62	45

Lehrer A und B bewerten jeweils 10 Klausuren

R-Syntax

```
> wilcox.test(x=lehrerA,y=lehrerB,  
alternative="two.sided", paired=T,exact=0)
```

Wilcoxon signed rank test with continuity correction

$V = 31.5$, $p\text{-value} = 0.3135$

alt. hypothesis: true location shift is not equal to 0

χ^2 -Test (Chi-2)

- Fragestellungen
 - Weichen beobachtete Häufigkeiten von erwarteten Häufigkeiten einer Verteilung signifikant ab?
- Beispiel:
 - Münze wird 1000 mal geworfen, davon 450 Kopf
 - Frage: Ist die Münze fair?

```
> chisq.test(x=c(450,550),p=c(0.5,0.5))
....
X-squared = 10, df = 1, p-value = 0.001565
```

$\alpha = 0.05$
 $p < \alpha$ \Rightarrow Münze nicht fair, da sign. Abweichung₂₂

Zusammenfassung

- Übersicht über alle Tests

> # Vergleich eines theoret. Mittelwerts mit einer Stichprobe

> **t.test**(x=.., y=.., var.equal=T, paired=F)

> # t-Test - Vergleich des Mittelwerts von zwei Stichproben

> **t.test**(x=.., y=.., var.equal=T, **paired=T**)

> # F-Test - Vergleich auf Varianzheterogenität

> **var.test**(x=..., y=..,)

> # Wilcoxon Test - Rangtest (nicht paramet.), Mediane

> **wilcox.test**(x=lehrerA, y=lehrerB,
paired=T, exact=0)

> # Chi-2 Test – beobachtete vs. theoret. Häufig.

> **chisq.test**(x=..., p=...)