Eine Einführung in R: Statistische Tests

Bernd Klaus, Verena Zuber

Institut für Medizinische Informatik, Statistik und Epidemiologie (IMISE), Universität Leipzig

25. November 2010

I. Einführungsbeispiel

II. Theorie: Statistische Tests Hypothesen aufstellen Betrachtung der Daten Aufstellen der Prüfgröße Durchführen des Tests Testentscheidung

III. Zwei Klassiker: t-Test und Wilcoxon-Rangsummen - Test

t-Test - EW einer Population

t-Test - EW zweier Populationen

t-Test - EW gepaarter Populationen

Der Wilcoxon-Rangsummen - Test

IV. t-Test und Wilcoxon-Rangsummen - Test in R

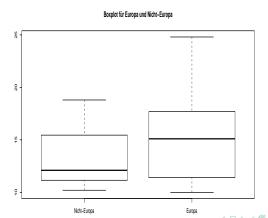
I. Einführungsbeispiel II. Theorie: Statistische Tests III. Zwei Klassiker: t-Test und Wilcoxon-IV. t-Test und Wilcoxon-Rangsummen -

I. Einführungsbeispiel: Trinkt die Jugend in Europa mehr Alkohol als im Rest der Welt?

Untersucht wird die Variable *Alkohol* im oecd-Datensatz: Der Anteil an 13-15 jährigen Jugendlichen, die mindestens zweimal betrunken waren

Erster Schritt: Deskriptive Analyse

 Graphisch mit dem Boxplot boxplot(Alkohol~Geo)



2. Kennzahlen, wie

Mittelwert

Standardabweichung

```
sigma<-tapply(Alkohol, Geo, FUN=sd, na.rm=TRUE)
Nicht-Europa
4.518
4.341
```

Es ist zu erkennen, dass in Europa im Mittel ein höherer Anteil an Jugendlichen schon mindestens zweimal betrunken war als in nicht-europäischen Staaten.

Doch dies könnte auch ein Zufall sein! Denn die Beobachtungen beruhen auf Stichproben, sie sind Realisierungen einer Zufallsvariable.

Eigentliches Ziel:

Überprüfung von Annahmen über das Verhalten des interessierenden Merkmales in der Grundgesamtheit mittels Stichproben.

- Annahme: Jugendliche in Europa trinken mehr Alkohol als im Rest der Welt
- ► Merkmal: Alkoholkonsum der Jugend
- Grundgesamtheit: Jugendliche in Europa und im Rest der Welt
- ► Stichprobe: Die *oecd*-Daten

Für solche Fragestellungen mit gleichzeitiger Kontrolle der Fehlerwahrscheinlichkeit sind statistische Tests geeignet!

Statistisches Testen I

- 1. Aufstellen von zwei komplementären Hypothesen:
 - ► Testhypothese (H₀): Der Anteil in Europa ist kleiner dem im Rest der Welt $\mu_E \leq \mu_{NE}$
 - ▶ Alternativhypothese (H₁): Der Anteil in Europa größer als der im Rest der Welt $\mu_E > \mu_{NE}$
- 2. Fehlerwahrscheinlichkeit festlegen: H_0 soll mit einer W'keit von weniger als 5% abgelehnt werden, wenn H_0 wahr ist.

Also: wenn der Anteil in Wahrheit kleiner oder gleich ist, soll der Test nur mit einer W'keit von weniger als 5% zu dem (falschen) Ergebnis kommen, dass der Anteil größer ist.

Statistisches Testen II

3. Beobachtete Daten: 2 Gruppen

	$\mid \hat{\mu} \mid$	$\hat{\sigma}$	n
Nicht-Europa	13.700	4.518	3
Europa	15.443	4.341	21

- 4. (Weitere Annahmen: Normalverteilung, Varianzgleichheit)
- 5. Berechnen der Prüfgröße *T*, einer Kennzahl, die zeigt, wie stark die Gruppenmittel voneinander abweichen:
 - (a) Mittelwertsdifferenz der beiden Gruppen
 - (b) Standardisieren mit der entsprechenden Standardabweichung

$$T = (\hat{\mu}_E - \hat{\mu}_{NE}) / \sqrt{(\frac{1}{n_E} + \frac{1}{n_{NE}}) \frac{(n_E - 1)\hat{\sigma}_E^2 + (n_{NE} - 1)\hat{\sigma}_{NE}^2}{n_E + n_{NE} - 2}}$$

(c) (Hypothetische Verteilung der Prüfgröße festlegen, hier t-Verteilung mit 3 + 21 - 2 = 22 Freiheitsgraden)

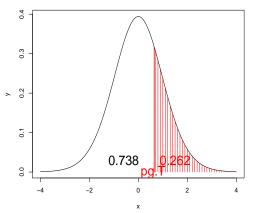
Statistisches Testen III

- 6. Berechnung der Prüfgröße T in R:
 - (a) Mittelwertsdifferenz der beiden Gruppen m.diff<-mu[2]-mu[1]
 - (b) Standardisieren mit der entsprechenden Standardabweichung diff.std2 <- sqrt((1/21+1/3)* (20*sigma[2]^2+2*sigma[1]^2)/(21+3-2))
 - (c) Prüfgröße:

```
pg.T <-m.diff/diff.std
0.648</pre>
```

 Wie wahrscheinlich ist es (unter der Nullhypothese), eine Prüfgröße T zu beobachten, die größer oder gleich 0.648 ist? 1-pt(pg.T, df=22) 0.262

Statistisches Testen IV



Mit hoher W'keit (26.2%) kann eine solche Prüfgröße pg.T beobachtet werden, wenn der Mittelwert in Europa und kleiner als der in Nicht-Europa ist.

Statistisches Testen V

- Entscheidung: Aus diesen Daten kann nicht geschlossen werden, dass in Europa Jugendliche mehr Alkohol trinken als im Rest der Welt.
- 9. Grund: Zu geringe Fallzahl! Mit $n_E = n_{NE} = 101$ ergibt sich
 - (b) Standardisieren mit der entsprechenden Standardabweichung diff.std <- sqrt((1/101+1/101)* (100*sigma[2]^2+100*sigma[1]^2)/(101+101-2))
 - (c) Prüfgröße:

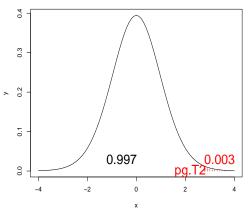
```
pg.T2 <-m.diff/diff.std2
2.796
```

(d) Vergleich mit der t-Verteilung: 1-pt(pg.T2, df=200)

```
0.003
```



Statistisches Testen IV



Mit nur sehr geringer W'keit (0.003%) kann eine solche Prüfgröße pg. T2 beobachtet werden, wenn wenn der Mittelwert in Europa und kleiner als der in Nicht-Europa ist.

Hypothesen aufstellen Betrachtung der Daten Aufstellen der Prüfgröß Testentscheidung

II. Der Baukasten für statistische Test: Wie geht man vor?

Fünf Schritte zum Testergebniss

- I. Hypothesen aufstellen
- II. Betrachtung der Daten
- III. Aufstellen der Prüfgröße
- IV. Durchführen des Tests
- V. Testentscheidung

I. Hypothesen aufstellen

- ▶ Was soll verglichen werden?
 - Gegen einen festen Wert
 - Zwei Gruppen (t-Test)
 - Messwiederholungen
- ► Einseitige oder zweiseitige Fragestellung? Beispiel:
 - ► Einseitige Fragestellung :

$$H_0: \mu_1 \leq \mu_2$$
 gegen $H_1: \mu_1 > \mu_2$

- ► Zweiseitige Fragestellung : $H_0: \mu_1 = \mu_2$ gegen $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$
- ► Aufstellen der eigentlich interessierenden Alternativhypothese H₁ und der Nullhypothese H₀.
- ightharpoonup Signifikanzniveau lpha festlegen.

Welche Fehler kann man beim Testen machen?

	Entscheidung: H_0	Entscheidung: H_1	
H_0 wahr	richtig	Fehler 1. Art $(lpha)$	
H_1 wahr	Fehler 2. Art (β)	richtig	

- Fehler erster Art (α-Fehler):
 Obwohl H₀ wahr ist, entscheidet man sich für H₁
 (False Positiv)
- Fehler zweiter Art (β-Fehler):
 Obwohl H₁ wahr ist, entscheidet man sich für H₀ (False Negativ)

II. Betrachtung der Daten

- ► Können Verteilungsannahmen getroffen werden?
 - ► Ja: Parametrische Tests
 - ► Nein: Nonparametrische Tests
- Weitere Annahmen wie z.B. Varianzgleichheit in den Gruppen...

Aus Schritt I. und II. folgen alle weiteren Schritte!

III. Aufstellen der Prüfgröße

- ► Aus den Hypothesen ergibt sich die Form der Prüfgröße, z.B. die Mittelwertsdifferenz
- Standardisieren mit
 - ▶ unter H₀ gültigen Erwartungswert
 - unter H₀ gültigen Standardabweichung
- ► Festlegen der Verteilung, die unter H₀ gültig ist.

IV. Durchführen des Tests und V. Testentscheidung

Hier sind zwei Werte entscheidend:

- ▶ Kritischer Wert κ : Welchen Wert darf die Prüfgröße maximal annehmen, wenn H_0 tatsächlich gültig ist.
- p-Wert: Wahrscheinlichkeit, die vorliegenden Daten zu beobachten, wenn H₀ gültig ist.

Entscheidung: H_0 ablehnen, falls

- die Prüfgröße größer als der kritische Wert ist (Vorsicht bei nonparametrischen Tests: hier kleiner als der kritische Wert).
- falls der p-Wert kleiner dem vorher festgelegten Signifikanzniveau α ist.

```
l. Einführungsbeispiel
II. Theorie: Statistische Tests
III. Zwei Klassiker: t-Test und Wilcoxon-F
IV. t-Test und Wilcoxon-Rangsummen - 7
```

Test - EW einer Population Test - EW zweier Populationen Test - EW gepaarter Population er Wilcoxon-Rangsummen - Tes

III. Zwei Klassiker *t*-Test und Wilcoxon-Rangsummen - Test ... ein bisschen Theorie

1. Ziel, Hypothesen und Voraussetzungen

- ▶ Vergleich das emp. Populationsmittel \bar{x} mit einem hypothetischen Mittelwert μ_0 .
- benötigt eine Normalverteilung der Stichprobe
- Varianz wird als unbekannt angenommen

Varianten für die Hypothesen:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $H_0: \bar{x} \leq \mu_0$ gegen $H_1: \bar{x} > \mu_0$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $H_0: \bar{x} \geq \mu_0$ gegen $H_1: \bar{x} < \mu_0$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $H_0: \bar{x} = \mu_0$ gegen $H_1: \bar{x} \neq \mu_0$



2. Teststatistik

► Teststatistik

$$T = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s} \cdot \sqrt{n}$$

 \triangleright Schätzung der Standardabweichung σ durch:

$$s = \left[\frac{\sum_{i=1}^{n} (\bar{x} - x_i)^2}{n-1} \right]^{0.5}$$

3. Kritische Bereiche

Kritische Bereiche:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $T>t_{1-lpha}(n-1)$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $T < t_{lpha}(n-1)$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $|T| > t_{1-\alpha/2}(n-1)$

1. Ziel, Hypothesen und Voraussetzungen

- lacktriangle Vergleiche die emp. Populationsmittel $ar{x}_1$ und $ar{x}_2$ miteinander
- benötigt eine Normalverteilung der Stichprobe
- ► Varianz der Populationen unbekannt
- ▶ 2 Varianten: Varianzen der Populationen gleich oder ungleich

Varianten für die Hypothesen:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $H_0: \bar{x}_1 \leq \bar{x}_2$ gegen $H_1: \bar{x}_1 > \bar{x}_2$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $H_0: \bar{x}_1 \geq \bar{x}_2$ gegen $H_1: \bar{x}_1 < \bar{x}_2$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $H_0: \bar{x}_1 = \bar{x}_2$ gegen $H_1: \bar{x}_1 \neq \bar{x}_2$



2. Teststatistik

▶ Teststatistik

$$T = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{s} \cdot \sqrt{n}$$

ightharpoonup Schätzung der Standardabweichung σ durch:

$$s = \left[\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \cdot \frac{(n_1 - 1)s_1 + (n_2 - 1)s_2}{n_1 + n_2 - 1} \right]^{0.5}$$

wobei s_1 und s_2 die Standardvarianzschätzer für die Populationen sind

3. Kritische Bereiche

Kritische Bereiche:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $T > t_{1-\alpha}(n_1 + n_2 2)$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $T < t_{\alpha}(n_1 + n_2 2)$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $|T| > t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 2)$

1. Ziel, Hypothesen und Voraussetzungen

- ▶ Teste die Differenz $\bar{d} := \sum_{i=1}^{n} d_i$ miteinander gepaarter Stichproben (x_{1i}, x_{2i})
- typisches Bsp.: Messen eines Blutwertes vor und nach einer med. Behandlung
- ▶ benötigt eine Normalverteilung der Stichprobe

Varianten für die Hypothesen:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $H_0: d \le 0$ gegen $H_1: d > 0$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $H_0: d \ge 0$ gegen $H_1: d < 0$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $H_0: d = 0$ gegen $H_1: d \neq 0$

2. Teststatistik

► Teststatistik

$$T = \frac{\bar{d}}{s} \cdot \sqrt{n}$$

 \triangleright Schätzung der Standardabweichung σ durch:

$$s = \left[\frac{\sum_{i=1}^{n} (\bar{d} - d_i)^2}{n-1} \right]^{0.5}$$

3. Kritische Bereiche

Kritische Bereiche:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $T>t_{1-lpha}(n-1)$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $T < t_{lpha}(n-1)$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $|T| > t_{1-\alpha/2}(n-1)$

1. Ziel, Hypothesen und Voraussetzungen

- Teste nicht-parametrisch, ob zwei Population den gleichen Median besitzen.
- ► Zu verwenden, wenn Vor. für den t-Test nicht erfüllt sind
- ▶ benötigt KEINE konkrete Verteilungsannahme
- "t-Test-Ersatz"

Varianten für die Hypothesen:

- (a) Einseitige Fragestellung 1: $H_0: x_{1,med} \le x_{2,med}$ gegen $H_1: x_{1,med} > x_{2,med}$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $H_0: x_{1,med} \ge x_{2,med}$ gegen $H_1: x_{1,med} < x_{2,med}$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $H_0: x_{1, \text{med}} = x_{2, \text{med}}$ gegen $H_1: x_{1, \text{med}} \neq x_{2, \text{med}}$



t-Test - EW einer Population t-Test - EW zweier Populationen t-Test - EW gepaarter Populatione Der Wilcoxon-Rangsummen - Test

2. Teststatistik

- ▶ Bilde für sämtlichen Beobachtungen $x_{11}, \dots x_{1n1}, x_{21}, \dots x_{2n2}$ Ränge rg $(x_{11}), \dots$ rg $(x_{1n1}),$ rg $(x_{21}), \dots$ rg (x_{2n2})
- Teststatistik

$$R = \sum_{i=1}^{n_1} \operatorname{rg}(x_{1i})$$

- ▶ Wertebereich: $\frac{n_1(n_1+1)}{2} < R < \frac{(n_1+n_2)(n_1+n_2+1)}{2} \frac{n_1(n_1+1)}{2}$
- Nullverteilung von R liegt tabelliert vor
- Approximation durch die Normalverteilung ab einer Stichprobengröße von ca. 20 möglich

3. Kritische Bereiche

Kritische Bereiche:

- (a) Einseitige Fragestellung 1 : $R > w_{1-\alpha}(n_1, n_2)$
- (b) Einseitige Fragestellung 2 : $R < w_{\alpha}(n_1, n_2)$
- (c) Zweiseitige Fragestellung : $R > w_{1-\alpha/2}((n_1, n_2))$ oder $R < w_{\alpha/2}(n_1, n_2)$

l. Einführungsbeispiel

II. Theorie: Statistische Tests

III. Zwei Klassiker: t-Test und Wilcoxon
IV. t-Test und Wilcoxon-Rangsummen -

IV. t-Test und Wilcoxon-Rangsummen - Test in R - Praktische Durchführung

t-Test in R

```
t.test(x, y, alternative, paired, var.equal)
Erklärung der Parameter
```

- \triangleright x,y = NULL: Die Daten, beim t-Test für eine Population genügt es, x anzugeben.
- ▶ alternative = c("two.sided", "less", "greater"):
 Varianten für die Alternativhypothese
- var.equal = TRUE: Gibt an, ob Varianzgleichheit bei den Populationen vorliegt
- ▶ paired: Gibt an, ob x und y als gepaarte Stichprobe anzusehen sind

Wilcoxon-Rangsummen - Test in R

```
\begin{tabular}{ll} wilcox.test(x, y, alternative, paired, exact) \\ Erkl\"{a}rung der Parameter \end{tabular}
```

- ▶ Parameter fast wie beim t-Test ...
- exact : Soll die Teststatistik exakt bestimmt werden, oder per Approximation an die Normalverteilung?

Beispiel

- Nettokaltmieten pro m^2 für 1 (X) und 2-Raum (Y) Wohnungen
- Gibt es einen Unterschied zwischen beiden Gruppen?
- ▶ Wir untersuchen diese Frage per Wilcoxon- und *t*-Test.

	1	2	3	4	5
X	8.70	11.28	13.24	8.37	12.16
Υ	3.36	18.35	5.19	8.35	13.10

	6	7	8	9	10
X	11.04	10.47	11.16	4.28	19.54
Υ	15.65	4.29	11.36	9.09	

t-Test

```
miete <- read.csv('Miete.csv'')
attach(miete)
t.test(X,Y, var.equal = FALSE, paired = FALSE)</pre>
```

R-Ausgabe:

Welch Two Sample t-test

```
data: X and Y t = 0.5471, df = 14.788, p-value = 0.5925 alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0 => p > 0.05, kein signifikanter Unterschied
```

Wilcoxon-Rangsummen - Test in R

```
wilcox.test(X,Y, exact = TRUE)
```

R-Ausgabe:

Wilcoxon rank sum test

```
data: X and Y W = 51, p-value = 0.6607 alternative hypothesis: true location shift is not equal to 0 => p > 0.05, kein signifikanter Unterschied
```