# Statistik – Methoden zum Vergleich von zwei Gruppen

t-Test für den Mittelwertunterschied von zwei unabhängigen/verbundenen Stichproben

- Überprüfung von Unterschiedshypothesen hinsichtlich des Mittelwerts
- Gibt es einen signifikanten Unterschied im Mittelwert zwischen zwei Gruppen
- Mindestens intervallskalierte Variablen

#### Beispiele:

Wirkt eine Blutdrucksenker besser, wenn auch die Ernährung umgestellt wird?

Produziert Werk A besser als Werk B

#### Beispiel Blutdrucksenker

Es werden zwei Testgruppen untersucht, die eine erhält den Blutdrucksenker, die andere Gruppe ernährt sich zusätzlich anders

#### Die Hypothesen:

 $H_0$ :  $\bar{x}_1 = \bar{x}_2$  Kein Unterschied bei den Blutdruckwerten zwischen den beiden Gruppen

 $H_1$ :  $\bar{x}_1 \neq \bar{x}_2$  Es gibt einen Unterschied bei den Blutdruckwerten zwischen den beiden Gruppen

- Basis des t-Tests : Die t-Verteilung
- t-Verteilung hat in Abhängigkeit von der Anzahl der Freiheitgrade verschiedene Ausprägungen
- Mit wachsender Anzahl an Freiheitsgraden nähert sich die t-Verteilung immer mehr der Standardnormalverteilung
- Für n ≥ 30 gehen beide Verteilungen in einander über

#### Berechnung der Freiheitsgrade bei zwei Stichproben

$$df=n_1+n_2-2$$

df Degree of Freedom

n<sub>i</sub> Stichprobengrößen

Diese Berechnung gilt im Grunde nur für gleich große Stichproben, für stark unterschiedliche Werte ergibt sich eine deutlich komplexere Bestimmung, auf die hier nicht näher eingegangen wird

#### **Grundlegende Arten des t-Tests**

Test für unabhängige Stichproben

Die untersuchten Gruppen sind nicht von einander abhängig, siehe Beispiel Blutdrucksenker

Test für abhängige Stichproben

Die untersuchten Gruppen sind nicht von einander unabhängig, z.B. wiederkehrende Untersuchung der selben Personen

Test für eine Stichprobe

Kennen Sie schon

# Voraussetzungen für den t-Test für zwei unabhängige Stichproben

- Mindestens intervallskaliert
- Keine extremen Ausreißer
- Normalverteilung beider Stichproben (bzw. n<sub>i</sub> ≥ 30)
- Keine signifikanten Streuungsunterschiede

Sind diese Voraussetzungen nicht erfüllt: Ausweichen auf andere Testverfahren (i.a. nicht-parametrische Tests)

- Für den t-Test sind erhebliche Voraussetzungen zu erfüllen, er belohnt aber mit einer hohen Stabilität und bietet die größte Power (Wahrscheinlichkeit, einen Unterschied zu erkennen, der auch real vorhanden ist)
- Unabhängigkeit der Stichproben
  - Die Messwerte der einen Gruppe hängen nicht von den Werten der anderen Gruppe ab
  - Untersuchung unterschiedlicher Individuen

- Normalverteilung in beiden Grundgesamtheiten
  - Muss getestet werden, wenn n < 30!</li>
  - Grundlage Zentraler Grenzwertsatz
- Varianzgleichheit
  - Die Streuung in den untersuchten Gruppen darf nicht signifikant voneinander abweichen
  - Bei Zweifel ist zu Testen! (Homogenität der Varianz: F-Test bzw. Bartlett-Test)

#### Alternativen bei Nichterfüllung

| Voraussetzung       | Alternativen  |
|---------------------|---|
| Intervallskalierung | Mann-Whitney-U-Test<br>Wilcoxon-Rangsummen-Test<br>Chi-Quadrat-Test |
| Normalverteilung    | Mann-Whitney-U-Test<br>Wilcoxon-Rangsummen-Test                     |
| Varianzgleichheit   | Welch-Test Mann-Whitney-U-Test Wilcoxon-Rangsummen-Test             |
| Unabhängigkeit      | T-Test für verbundene<br>Stichproben                                |

#### Die Prüfgröße

Der t-Wert für unsere Daten bestimmt sich aus:

$$t = rac{\overline{x}_1 - \overline{x}_2}{s_{pooled}^* \sqrt{rac{1}{n_1} + rac{1}{n_2}}} \hspace{1cm} ext{mit} \hspace{1cm} s_{pooled} = \sqrt{rac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$

Dieser t-Wert wird im folgenden mit einem zu bestimmenden kritischen t-Wert verglichen

Das Ergebnis dieses Vergleichs entscheidet über die Schluss letztendlich gültige Hypothese

Mögliche Hypothesen für den t-Test bei zwei unabhängigen Stichproben

|                 | ungerichtet                | gerichtet                  | gerichtet                 |
|-----------------|----------------------------|----------------------------|---------------------------|
| $H_0$           | $\bar{x}_1 = \bar{x}_2$    | $\bar{x}_1 \leq \bar{x}_2$ | $\bar{x}_1 \ge \bar{x}_2$ |
| $H_1$           | $\bar{x}_1 \neq \bar{x}_2$ | $\bar{x}_1 > \bar{x}_2$    | $\bar{x}_1 < \bar{x}_2$   |
| $t_{kritisch}$  | $\pm t_{1-}\alpha_{/2,df}$ | $t_{1-lpha,df}$            | $t_{1-lpha,df}$           |
|                 | zweiseitig                 | einseitig                  | einseitig                 |
| $H_0$ verwerfen | $ t  > t_{kritisch}$       | $t > t_{kritisch}$         | $t < t_{kritisch}$        |

#### Beispiel Beispiel\_Warteschlange.xlsx

An zwei Supermarktkassen wird die durchschnittliche Wartezeit der Kunden ermittelt Für die zwei Gruppen gilt:

$$n_1 = 50$$
  $\bar{x}_1 = 8,18 \ min$   $s_1 = 1,3810 \ min$   $n_2 = 50$   $\bar{x}_2 = 6,24 \ min$   $s_2 = 1,6114 \ min$ 

Wir verzichten hier auf eine komplexe Handrechnung und nutzen stattdessen R

Für das Beispiel gehen wir von gleichen Varianzen aus

#### **Beispiel**

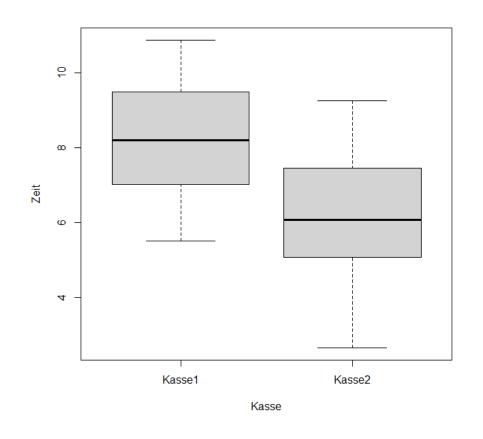
Signifikanzniveau  $\alpha = 5\%$ 

 $H_0$ :  $\bar{x}_1 = \bar{x}_2$  Kein Unterschied bei den Wartezeiten der beiden Kassen

 $H_1$ :  $\bar{x}_1 \neq \bar{x}_2$  Es gibt einen Unterschied bei den Wartezeiten der Kassen

#### **Beispiel**

Ein Boxplot zeigt Unterschiede in Lage und Streuung



#### **Beispiel**

Two Sample t-test

```
data: Wartezeit by Index
t = 6.4826, df = 98, p-value = 0.000000003657
alternative hypothesis: true difference in means
between group Kassel and group Kasse2 is not equal to 0
95 percent confidence interval:
   1.349993 2.541163
sample estimates:
mean in group Kassel mean in group Kasse2
   8.181439
   6.235861
```

p <  $\alpha$ : Wechsel zur Alternativhypothese, unterschiedliche Wartezeiten

- t-Test für gepaarte Stichproben (auch als Test für abhängige / verbundene Stichproben bekannt)
- Ziel ist auch hier herauszufinden, ob sich die beiden Gruppen signifikant unterscheiden
- Gepaarte Gruppen:
  - Wiederholte Messungen, z.B. Medikamententests
  - Natürliche Paare, z.B. Zwillinge
  - Matching, zwei Individuen sind aufgrund einer Drittvariablen verbunden

#### Geändertes Vorgehen

- Kein Vergleich der Mittelwerte  $\bar{x}_1$ ,  $\bar{x}_2$  zweier unabhängiger Stichproben, sondern Untersuchung eines "Differenzdatensatzes"  $x_i = x_{i,SP1} x_{i,SP2}$
- Der nachfolgende t-Test für gepaarte Stichproben ist vergleichbar mit dem t-Test für eine Stichprobe gegen einen Vorgabewert 0

Mögliche Hypothesen für den t-Test bei gepaarten Stichproben

|                 | ungerichtet                | gerichtet          | gerichtet          |
|-----------------|----------------------------|--------------------|--------------------|
| $H_0$           | $\bar{x}_d = 0$            | $\bar{x}_d \leq 0$ | $\bar{x}_d \ge 0$  |
|                 |                            |                    |                    |
| $H_1$           | $\bar{x}_d \neq 0$         | $\bar{x}_d > 0$    | $\bar{x}_d < 0$    |
| $t_{kritisch}$  | $\pm t_{1-}\alpha_{/2,df}$ | $t_{1-\alpha,df}$  | $t_{1-\alpha,df}$  |
|                 | zweiseitig                 | einseitig          | einseitig          |
| $H_0$ verwerfen | $ t  > t_{kritisch}$       | $t > t_{kritisch}$ | $t < t_{kritisch}$ |

## Voraussetzungen für den t-Test für zwei verbundene Stichproben

- Abhängigkeit der Stichproben (Korrelation?)
- Für die zu bildenden Differenzpaare ist gefordert
  - Mindestens intervallskaliert
  - Normalverteilung (bzw. n ≥ 30)
  - Möglichst positive Korrelation (sonst kann die Power leiden)

#### Die Prüfgröße für gepaarte Stichproben

Der t-Wert für unsere Daten bestimmt sich aus:

$$t = \frac{\overline{x}_d}{s_d}$$
 mit  $s_d = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (d_i - \overline{x}_d)^2}{n(n-1)}}$ 

Dieser t-Wert wird im folgenden mit einem zu bestimmenden kritischen t-Wert verglichen

Das Ergebnis dieses Vergleichs entscheidet über die Schluss letztendlich gültige Hypothese

#### Beispiel Beispiel\_Pressure.xlsx

Es wird die Wirkung eines Blutdrucksenkers an einer Testgruppe (n = 50) untersucht. Zu Beginn der Untersuchung wird der Blutdruck ohne vorherige Medikamentengabe gemessen, nachfolgend erhält dieselbe Gruppe einen Blutdrucksenker und wird noch einmal vermessen. Untersucht wird der systolische Wert.

Wir verzichten hier auf eine komplexe Handrechnung und nutzen stattdessen R

#### **Beispiel**

Signifikanzniveau  $\alpha = 5\%$ 

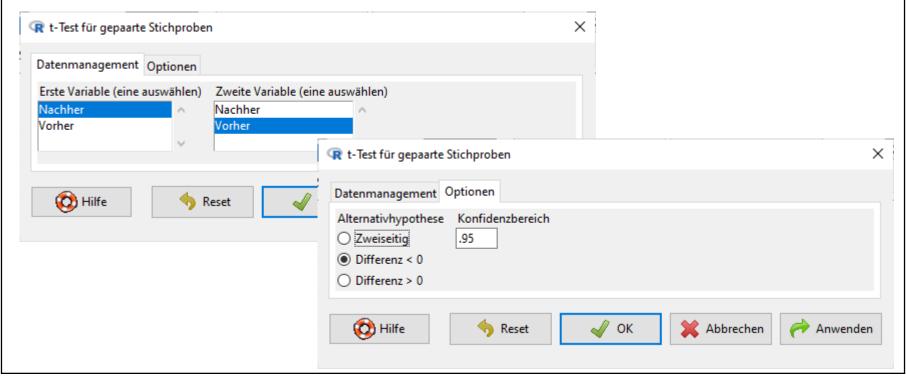
 $x_d = x_{Nachher} - x_{Vorher}$ 

 $H_0$ :  $\bar{x}_d \ge 0$  Der Blutdruck bleibt gleich bzw. steigt trotz Medikament

 $H_1$ :  $\bar{x}_d < 0$  Der Blutdruck sinkt nach Medikamentengabe

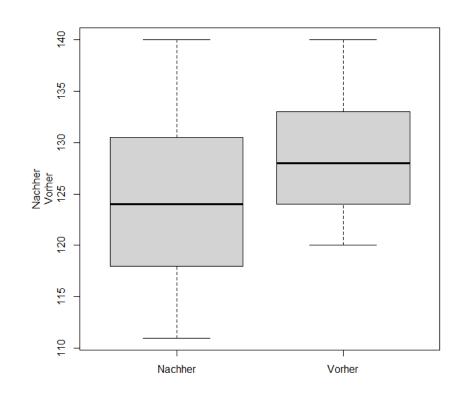
#### Beispiel Eingabe in R

Bei der Eingabe in R ist nicht unmittelbar erkennbar, wie die Differenzbildung erfolgt:  $x_d$  = Erste Variable – Zweite Variable



#### **Beispiel**

Ein Boxplot zeigt Unterschiede in Lage und Streuung



#### **Beispiel**

```
Paired t-test

data: Nachher and Vorher
t = -7.9293, df = 49, p-value = 1.225e-10
alternative hypothesis: true mean difference is less
than 0
95 percent confidence interval:
        -Inf -3.390818
sample estimates:
mean difference
        -4.3
```

 $p < \alpha$ : Wechsel zur Alternativhypothese, Blutdruck sinkt