Biostatistik, WS 2013/2014

Der zwei-Stichproben-t-Test

(t-Test für ungepaarte Stichproben)

Matthias Birkner

http://www.mathematik.uni-mainz.de/~birkner/Biostatistik1314/

20.12.2013

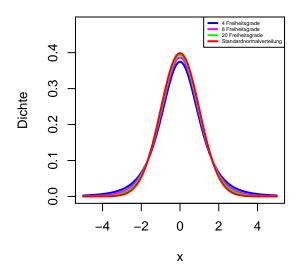


- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

"Student"und seine Verteilung(en)





1876-1937

(c): public domain

Gegeben: gepaarte Beobachtungen

$$(Y_1, Z_1), (Y_2, Z_2), \ldots, (Y_n, Z_n)$$

Gegeben: gepaarte Beobachtungen

$$(Y_1, Z_1), (Y_2, Z_2), \ldots, (Y_n, Z_n)$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_Y = \mu_Z$

Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Gegeben: gepaarte Beobachtungen

$$(Y_1, Z_1), (Y_2, Z_2), \ldots, (Y_n, Z_n)$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_Y = \mu_Z$

Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Test: gepaarter t-Test (genauer: zweiseitiger gepaarter t-Test)

Berechne Differenz X := Y - Z

Berechne Teststatistik

$$t:=\frac{\overline{X}}{s(X)/\sqrt{n}}$$

Gegeben: gepaarte Beobachtungen

$$(Y_1, Z_1), (Y_2, Z_2), \ldots, (Y_n, Z_n)$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_Y = \mu_Z$

Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Test: gepaarter t-Test (genauer: zweiseitiger gepaarter t-Test)

Berechne Differenz X := Y - Z

Berechne Teststatistik

$$t:=\frac{\overline{X}}{s(X)/\sqrt{n}}$$

p-Wert = $\mathbb{P}(|T_{n-1}| \ge |t|)$ (n-1 Freiheitsgrade) Verwirf Nullhypothese, falls p-Wert $< \alpha$

Gegeben: Beobachtungen

$$X_1, X_2, \ldots, X_n$$

Gegeben: Beobachtungen

$$X_1, X_2, \ldots, X_n$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_X = c$ (Den Wert c testet man, oft c = 0) Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Gegeben: Beobachtungen

$$X_1, X_2, \ldots, X_n$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_X = c$ (Den Wert c testet man, oft c = 0)

Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Test: t-Test

Berechne Teststatistik

$$t:=\frac{\overline{X}-c}{s(X)/\sqrt{n}}$$

Gegeben: Beobachtungen

$$X_1, X_2, \ldots, X_n$$

Nullhypothese H_0 : $\mu_X = c$ (Den Wert c testet man, oft c = 0)

Signifikanzniveau: α (meist $\alpha = 5\%$)

Test: t-Test

Berechne Teststatistik

$$t:=\frac{\overline{X}-c}{s(X)/\sqrt{n}}$$

p-Wert = $\mathbb{P}(|T_{n-1}| \ge |t|)$ (n-1 Freiheitsgrade) Verwirf Nullhypothese, falls p-Wert $\le \alpha$

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test f
 ür ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Beispiel: Backenzähne von Hipparions



(c): public domain

Die Daten

77 Backenzähne

Die Daten

77 Backenzähne

gefunden in den Chiwondo Beds, Malawi,

Die Daten

77 Backenzähne

gefunden in den Chiwondo Beds, Malawi,

jetzt in den Sammlungen des Hessischen Landesmuseums, Darmstadt



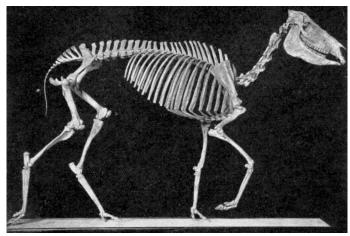
(c): Rei-artur

Zuordnung

Die Zähne wurden zwei Arten zugeordnet:

Hipparion africanum ≈ 4 Mio. Jahre

Hipparion libycum \approx 2,5 Mio. Jahre



(c): public domain

Geologischer Hintergrund

Vor 2,8 Mio. Jahren kühlte sich das Klima weltweit ab.

Geologischer Hintergrund

Vor 2,8 Mio. Jahren kühlte sich das Klima weltweit ab.

Das Klima in Ostafrika:

Geologischer Hintergrund

Vor 2,8 Mio. Jahren kühlte sich das Klima weltweit ab.

Das Klima in Ostafrika:

warm-feucht → kühl-trocken

Hipparion:

Laubfresser → Grasfresser

Frage

Hipparion:

 $Laubfresser \longrightarrow Grasfresser$

Frage

Hipparion:

Laubfresser → Grasfresser

andere Nahrung → andere Zähne?

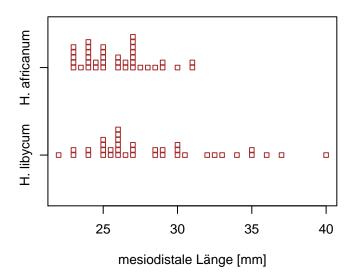
Frage

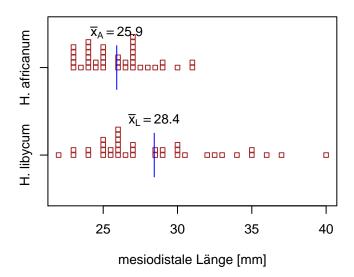
Hipparion:

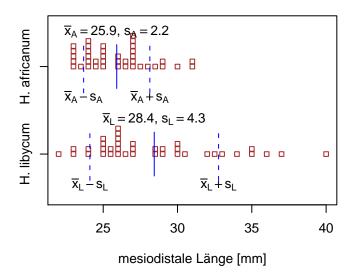
Laubfresser → Grasfresser

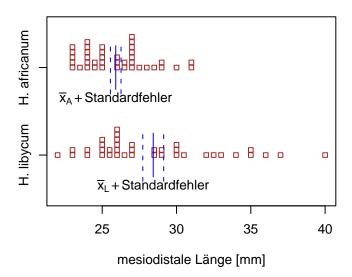
andere Nahrung → andere Zähne?

Messungen: mesiodistale Länge









Wir beobachten (
$$n_A = 39$$
, $n_L = 38$):

$$\overline{x}_A = 25.9, s_A = 2.2$$

(unser Schätzwert für die Streung von \overline{x}_A ist also

$$f_A = \frac{s_A}{\sqrt{n_A}} = 2.2/\sqrt{n_A} = 0.36$$
 (Standardfehler))

Wir beobachten ($n_A = 39$, $n_I = 38$):

$$\overline{x}_A = 25.9, s_A = 2.2$$

(unser Schätzwert für die Streung von \overline{x}_A ist also

$$f_A = \frac{s_A}{\sqrt{n_A}} = 2.2/\sqrt{n_A} = 0.36$$
 (Standardfehler)),

$$\overline{x}_L = 28,4, s_L = 4,3$$

(unser Schätzwert für die Streung von \overline{x}_L ist also

$$f_L = \frac{s_L}{\sqrt{n_L}} = 4.3/\sqrt{n_L} = 0.70$$
).

Wir beobachten ($n_A = 39$, $n_L = 38$):

$$\overline{x}_A = 25.9, s_A = 2.2$$

(unser Schätzwert für die Streung von \overline{x}_A ist also $f_A = \frac{s_A}{\sqrt{n_A}} = 2.2/\sqrt{n_A} = 0.36$ (Standardfehler)),

$$\overline{x}_L = 28,4, s_L = 4,3$$

(unser Schätzwert für die Streung von \overline{x}_L ist also

$$f_L = \frac{s_L}{\sqrt{n_L}} = 4.3/\sqrt{n_L} = 0.70$$
).

Ist die beobachtete Abweichung $\overline{x}_L - \overline{x}_A = 2,5$ mit der Nullhypothese verträglich, dass $\mu_L = \mu_A$?

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Die "Bilderbuchsituation"

Annahme: Wir haben zwei unabhängige Stichproben $x_{1,1}, \ldots, x_{1,n_1}$ und $x_{2,1}, \ldots, x_{2,n_2}$.

Die $x_{1,i}$ stammen aus einer Normalverteilung mit (unbekanntem) Mittelwert μ_1 und (unbekannter) Varianz $\sigma^2 > 0$, die $x_{2,i}$ aus einer Normalverteilung mit (unbekanntem) Mittelwert μ_2 und derselben Varianz σ^2 .

Die "Bilderbuchsituation"

Annahme: Wir haben zwei unabhängige Stichproben

 $x_{1,1},\ldots,x_{1,n_1}$ und $x_{2,1},\ldots,x_{2,n_2}$.

Die $x_{1,i}$ stammen aus einer Normalverteilung mit (unbekanntem) Mittelwert μ_1 und (unbekannter) Varianz $\sigma^2 > 0$, die $x_{2,i}$ aus einer Normalverteilung mit (unbekanntem) Mittelwert μ_2 und derselben Varianz σ^2 .

Seien

$$\overline{x}_1 = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} x_{1,i}, \ \overline{x}_2 = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} x_{2,i}$$

die jeweiligen Stichprobenmittelwerte,

$$s_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1,i} - \overline{x}_1)^2, \ s_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2,i} - \overline{x}_2)^2,$$

die (korrigierten) Stichprobenvarianzen.

Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so sollte $\overline{X}_1 = \overline{X}_2$ "bis auf Zufallsschwankungen" gelten, denn $\mathbb{E}[\overline{X}_1] = \mu_1$, $\mathbb{E}[\overline{X}_2] = \mu_2$.

Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so sollte $\overline{x}_1 = \overline{x}_2$ "bis auf

Zufallsschwankungen" gelten, denn $\mathbb{E}[\overline{x}_1] = \mu_1$, $\mathbb{E}[\overline{x}_2] = \mu_2$.

Was ist die Skala der typischen Schwankungen von $\overline{x}_1 - \overline{x}_2$?

Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so sollte $\overline{x}_1 = \overline{x}_2$ "bis auf

Zufallsschwankungen" gelten, denn $\mathbb{E}[\overline{x}_1] = \mu_1$, $\mathbb{E}[\overline{x}_2] = \mu_2$.

Was ist die Skala der typischen Schwankungen von $\overline{x}_1 - \overline{x}_2$?

$$Var(\overline{X}_1 - \overline{X}_2) = \sigma^2(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})$$

Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so sollte $\overline{x}_1 = \overline{x}_2$ "bis auf

Zufallsschwankungen" gelten, denn $\mathbb{E}[\overline{x}_1] = \mu_1$, $\mathbb{E}[\overline{x}_2] = \mu_2$.

Was ist die Skala der typischen Schwankungen von $\overline{x}_1 - \overline{x}_2$? $Var(\overline{x}_1 - \overline{x}_2) = \sigma^2(\frac{1}{p_1} + \frac{1}{p_2})$

Problem (wie bereits im ein-Stichproben-Fall): Wir kennen σ^2 nicht.

Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so sollte $\overline{X}_1 = \overline{X}_2$ "bis auf Zufallsschwankungen" gelten, denn $\mathbb{E}[\overline{X}_1] = \mu_1$, $\mathbb{E}[\overline{X}_2] = \mu_2$.

Was ist die Skala der typischen Schwankungen von $\overline{x}_1 - \overline{x}_2$? $Var(\overline{x}_1 - \overline{x}_2) = \sigma^2(\frac{1}{p_1} + \frac{1}{p_2})$

Problem (wie bereits im ein-Stichproben-Fall): Wir kennen σ^2 nicht.

Wir schätzen es im zwei-Stichproben-Fall durch die gepoolte Stichprobenvarianz

$$s^{2} = \frac{(n_{1}-1)s_{1}^{2} + (n_{2}-1)s_{2}^{2}}{n_{1}+n_{2}-2} \left(= \frac{1}{n_{1}+n_{2}-2} \left(\sum_{i=1}^{n_{1}} (x_{1,i}-\overline{x}_{1})^{2} - \sum_{i=1}^{n_{2}} (x_{2,i}-\overline{x}_{2})^{2} \right) \right)$$

und bilden die Teststatistik

$$t = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2}{s\sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}.$$

Es gilt dann: Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so ist

$$t=\frac{\overline{X}_1-\overline{X}_2}{s\sqrt{\frac{1}{n_1}+\frac{1}{n_2}}}.$$

Student-verteilt mit $n_1 + n_2 - 2$ Freiheitsgraden.

Es gilt dann: Wenn $\mu_1 = \mu_2$ gilt, so ist

$$t=\frac{\overline{X}_1-\overline{X}_2}{S\sqrt{\frac{1}{n_1}+\frac{1}{n_2}}}.$$

Student-verteilt mit $n_1 + n_2 - 2$ Freiheitsgraden.

Verfahren des zwei-Stichproben *t*-Tests (mit Annahme gleicher Varianzen) also:

Lehne die Nullhypothese $\mu_1=\mu_2$ zum Signifikanzniveau α ab, wenn der beobachtete Wert von |t| größer ist als das $(1-\alpha/2)$ -Quantil der Student-Verteilung mit n_1+n_2-2 Freiheitsgraden.

Im Hipparion-Beispiel war $\overline{x}_L = 28,4$, $\overline{x}_A = 25,9$, $s_A = 2,2$, $s_A = 4,3$.

Wir finden t = 3.2, das 99,5%-Quantil der Student-Vert. mit 75 Freiheitsgraden ist 2,64.

Im Hipparion-Beispiel war $\overline{x}_L = 28,4$, $\overline{x}_A = 25,9$, $s_A = 2,2$, $s_A = 4,3$.

Wir finden t = 3.2, das 99,5%-Quantil der Student-Vert. mit 75 Freiheitsgraden ist 2,64.

Wir können die Nullhypothese "die mittlere mesiodistale Länge bei *H. lybicum* und bei *H. africanum* sind gleich" zum Signifikanzniveau 1% ablehnen. Im Hipparion-Beispiel war $\overline{x}_L = 28,4$, $\overline{x}_A = 25,9$, $s_A = 2,2$, $s_A = 4,3$.

Wir finden t = 3.2, das 99,5%-Quantil der Student-Vert. mit 75 Freiheitsgraden ist 2,64.

Wir können die Nullhypothese "die mittlere mesiodistale Länge bei *H. lybicum* und bei *H. africanum* sind gleich" zum Signifikanzniveau 1% ablehnen.

Mögliche Formulierung:

"Die mittlere mesiodistale Länge war signifikant größer (28,4 mm) bei H. libycum als bei H. africanum (25,9 mm) $(t\text{-Test}, \alpha = 0.01)$."

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Es gibt auch eine Version des zwei-Stichproben-*t*-Tests, der die Annahme gleicher Varianzen nicht trifft (wir werden ihn im Verlauf der Vorlesung allerdings nicht verwenden):

Ist die beobachtete Abweichung $\overline{x}_L - \overline{x}_A = 2,5$ mit der Nullhypothese verträglich, dass $\mu_L = \mu_A$?

Es gibt auch eine Version des zwei-Stichproben-*t*-Tests, der die Annahme gleicher Varianzen nicht trifft (wir werden ihn im Verlauf der Vorlesung allerdings nicht verwenden):

Ist die beobachtete Abweichung $\overline{x}_L - \overline{x}_A = 2,5$ mit der Nullhypothese verträglich, dass $\mu_L = \mu_A$?

Wir schätzen die Streuung von $\overline{x}_L - \overline{x}_A$ durch f, wo

$$f^2 = f_L^2 + f_A^2$$

Es gibt auch eine Version des zwei-Stichproben-*t*-Tests, der die Annahme gleicher Varianzen nicht trifft (wir werden ihn im Verlauf der Vorlesung allerdings nicht verwenden):

Ist die beobachtete Abweichung $\overline{x}_L - \overline{x}_A = 2,5$ mit der Nullhypothese verträglich, dass $\mu_L = \mu_A$?

Wir schätzen die Streuung von $\overline{x}_L - \overline{x}_A$ durch f, wo

$$f^2 = f_L^2 + f_A^2$$
 und bilden $t = \frac{\overline{x}_L - \overline{x}_A}{f}$.

Es gibt auch eine Version des zwei-Stichproben-*t*-Tests, der die Annahme gleicher Varianzen nicht trifft (wir werden ihn im Verlauf der Vorlesung allerdings nicht verwenden):

Ist die beobachtete Abweichung $\overline{x}_L - \overline{x}_A = 2,5$ mit der Nullhypothese verträglich, dass $\mu_L = \mu_A$?

Wir schätzen die Streuung von $\overline{x}_L - \overline{x}_A$ durch f, wo

$$f^2 = f_L^2 + f_A^2$$
 und bilden $t = \frac{\overline{X}_L - \overline{X}_A}{f}$.

Wenn die Nullhypothese zutrifft, ist *t* "Student-verteilt mit *g* Freiheitsgraden"

(wobei
$$g$$
 aus den Daten geschätzt wird, $g = \frac{\left(\frac{s_A^2}{n_A} + \frac{s_L^2}{n_L^2}\right)^2}{\frac{s_A^4}{n_A^2(n_A-1)} + \frac{s_L^4}{n_L^2(n_L=1)}}$

Zwei-Stichproben-*t*-Test mit R

> A <- md[Art=="africanum"]
> L <- md[Art=="libycum"]</pre>

> t.test(L,A)

28.43421 25.91026

```
Welch Two Sample t-test
data: L and A
t = 3.2043, df = 54.975, p-value = 0.002255
alternative hypothesis: true difference in means
is not equal to 0
95 percent confidence interval:
 0.9453745 4.1025338
sample estimates:
mean of x mean of y
```

Formulierung:

"Die mittlere mesiodistale Länge war signifikant größer (28,4 mm) bei H. libycum als bei H. africanum (25,9 mm) (t-Test, p = 0.002)."

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter t-Test und ungepaarter t-Test

Testpower bzw. Testmacht

Salopp gesprochen ist die Power oder Macht eines Tests die Wahrscheinlichkeit, die Nullhypothese abzulehnen, falls die Alternative zutrifft.

Testpower bzw. Testmacht

Salopp gesprochen ist die Power oder Macht eines Tests die Wahrscheinlichkeit, die Nullhypothese abzulehnen, falls die Alternative zutrifft.

Bei einer einelementigen Alternative ist dies leicht zu formulieren: $H_0: \mu = 0$

$$H_1: \mu = m_1$$

Testpower bzw. Testmacht

Salopp gesprochen ist die Power oder Macht eines Tests die Wahrscheinlichkeit, die Nullhypothese abzulehnen, falls die Alternative zutrifft.

Bei einer einelementigen Alternative ist dies leicht zu formulieren: $H_0: \mu = 0$

$$H_1: \mu = m_1$$

Die Testpower (oder auch Testmacht) ist dann definiert als $\mathbb{P}_{H_1}(\text{Nullhypothese wird abgelehnt})$

Im Extremfall ist die Testmacht gleich 0, dann wird die Nullhypothese nie abgelehnt. Somit können wir unsere Vermutung nicht stützen.

Im Extremfall ist die Testmacht gleich 0, dann wird die Nullhypothese nie abgelehnt. Somit können wir unsere Vermutung nicht stützen.

Je größer die Testmacht, desto wahrscheinlicher wird die Nullhypothese abgelehnt. Beachte: Die Testmacht hängt stark von der Stichprobenlänge ab.

Im Extremfall ist die Testmacht gleich 0, dann wird die Nullhypothese nie abgelehnt. Somit können wir unsere Vermutung nicht stützen.

Je größer die Testmacht, desto wahrscheinlicher wird die Nullhypothese abgelehnt. Beachte: Die Testmacht hängt stark von der Stichprobenlänge ab.

In der Praxis muss man sich bereits vor Versuchsbeginn Gedanken machen, wie groß die Stichprobenlänge sein muss, damit man die Vermutung stützen kann.

Inhalt

- Wiederholung: Ein-Stichproben-t-Test
- t-Test für ungepaarte Stichproben
 - Beispiel: Backenzähne von Hipparions
 - Allgemein: ungepaarter t-Test mit Annahme gleicher Varianzen
 - Bericht: t-Test ohne Annahme gleicher Varianz
 - Power eines Tests
 - Vergleich: gepaarter *t*-Test und ungepaarter *t*-Test

Wenn die Stichprobenlänge unterschiedlich ist, ergibt "gepaart" keinen Sinn.

Wenn die Stichprobenlänge unterschiedlich ist, ergibt "gepaart" keinen Sinn.

Wenn die Stichprobenlänge gleich ist:

 Sind die Stichproben unabhängig voneinander? Falls ja, dann ungepaart testen. Ein gepaarter Test würde sinnlose Abhängigkeiten unterstellen und hätte wegen der geringeren Anzahl Freiheitsgrade auch eine geringere Macht.

Wenn die Stichprobenlänge unterschiedlich ist, ergibt "gepaart" keinen Sinn.

Wenn die Stichprobenlänge gleich ist:

- Sind die Stichproben unabhängig voneinander?
 Falls ja, dann ungepaart testen. Ein gepaarter Test würde sinnlose Abhängigkeiten unterstellen und hätte wegen der geringeren Anzahl Freiheitsgrade auch eine geringere Macht.
- Sind die Stichproben voneinander abhängig?
 (z.B. Messungen von denselben Individuen bzw. Objekten)
 Falls ja, dann ist ein gepaarter Test sinnvoll. Bei starker
 Abhängigkeitsstruktur hat der gepaarte t-Test höhere Macht (da der Test von Variabilität zwischen den Individuen bereinigt ist)