

Mittelwertvergleiche

- *Nächste Anwendung:* Vergleich der Mittelwerte zweier *normalverteilter* Zufallsvariablen Y^A und Y^B
 - ① auf **derselben** Grundgesamtheit durch Beobachtung von Realisationen $(x_1^A, x_1^B), \dots, (x_n^A, x_n^B)$ einer (gemeinsamen) einfachen Stichprobe $(X_1^A, X_1^B), \dots, (X_n^A, X_n^B)$ zur **zweidimensionalen** Zufallsvariablen (Y^A, Y^B) , insbesondere von Realisationen von Y^A und Y^B für **dieselben** Elemente der Grundgesamtheit („verbundene Stichprobe“),
 - ② auf **derselben oder unterschiedlichen** Grundgesamtheit(en) durch Beobachtung von Realisationen $x_1^A, \dots, x_{n_A}^A$ und $x_1^B, \dots, x_{n_B}^B$ zu zwei **unabhängigen** einfachen Stichproben $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ und $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ (möglicherweise mit $n_A \neq n_B$) zu den beiden Zufallsvariablen Y^A und Y^B .
- Anwendungsbeispiele für beide Fragestellungen:
 - ① Vergleich der Montagezeiten zweier unterschiedlicher Montageverfahren auf Grundlage von Zeitmessungen beider Verfahren *für dieselbe (Stichproben-)Auswahl von Arbeitern*.
 - ② Vergleich der in Eignungstests erreichten Punktzahlen von männlichen und weiblichen Bewerbern (auf Basis zweier unabhängiger einfacher Stichproben).

t-Differenzentest bei verbundener Stichprobe

- Idee für Mittelwertvergleich bei verbundenen Stichproben:

- Ein Vergleich der Mittelwerte von Y^A und Y^B kann anhand des Mittelwerts $\mu := E(Y)$ der Differenz $Y := Y^A - Y^B$ erfolgen, denn mit $\mu_A := E(Y^A)$ und $\mu_B := E(Y^B)$ gilt offensichtlich $\mu = \mu_A - \mu_B$ und damit:

$$\mu < 0 \iff \mu_A < \mu_B \qquad \mu = 0 \iff \mu_A = \mu_B \qquad \mu > 0 \iff \mu_A > \mu_B$$

- Mit $x_1 := x_1^A - x_1^B, \dots, x_n := x_n^A - x_n^B$ liegt eine Realisation einer einfachen Stichprobe $X_1 := X_1^A - X_1^B, \dots, X_n := X_n^A - X_n^B$ vom Umfang n zu $Y = Y^A - Y^B$ vor.
- Darüberhinaus gilt: Ist (Y^A, Y^B) gemeinsam (zweidimensional) normalverteilt, so ist auch die Differenz $Y = Y^A - Y^B$ normalverteilt.
- Es liegt also nahe, die gemeinsame Stichprobe zu (Y^A, Y^B) zu „einer“ Stichprobe zu $Y = Y^A - Y^B$ zusammenzufassen und den bekannten t -Test für den Mittelwert einer (normalverteilten) Zufallsvariablen bei unbekannter Varianz auf der Grundlage der einfachen Stichprobe X_1, \dots, X_n zu Y durchzuführen.
- Prinzipiell wäre bei bekannter Varianz von $Y = Y^A - Y^B$ auch ein entsprechender Gauß-Test durchführbar; Anwendungen hierfür sind aber selten.

Zusammenfassung: t -Differenzentest

| | | | |
|---|--|---|---|
| Anwendungs- voraussetzungen | exakt: (Y^A, Y^B) gemeinsam (zweidimensional) normalverteilt, $E(Y^A) = \mu_A, E(Y^B) = \mu_B$ sowie Varianzen/Kovarianz unbekannt approx.: $E(Y^A) = \mu_A, E(Y^B) = \mu_B, \text{Var}(Y^A), \text{Var}(Y^B)$ unbek. $(X_1^A, X_1^B), \dots, (X_n^A, X_n^B)$ einfache Stichprobe zu (Y^A, Y^B) | | |
| Nullhypothese Gegenhypothese | $H_0 : \mu_A = \mu_B$ $H_1 : \mu_A \neq \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \leq \mu_B$ $H_1 : \mu_A > \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \geq \mu_B$ $H_1 : \mu_A < \mu_B$ |
| Teststatistik | $t = \frac{\bar{X}}{S} \sqrt{n}$ | | |
| Verteilung (H_0) | t für $\mu_A = \mu_B$ (näherungsweise) $t(n-1)$ -verteilt | | |
| Benötigte Größen | $X_i = X_i^A - X_i^B$ für $i \in \{1, \dots, n\}$, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ $S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2 \right)}$ | | |
| Kritischer Bereich zum Niveau α | $(-\infty, -t_{n-1; 1-\frac{\alpha}{2}})$ $\cup (t_{n-1; 1-\frac{\alpha}{2}}, \infty)$ | $(t_{n-1; 1-\alpha}, \infty)$ | $(-\infty, -t_{n-1; 1-\alpha})$ |
| p -Wert | $2 \cdot (1 - F_{t(n-1)}(t))$ | $1 - F_{t(n-1)}(t)$ | $F_{t(n-1)}(t)$ |

Beispiel: Montagezeiten von zwei Verfahren

- Untersuchungsgegenstand: Ist ein neu vorgeschlagenes Montageverfahren besser (im Sinne einer im Mittel kürzeren Bearbeitungsdauer Y^B) als das zur Zeit eingesetzte Montageverfahren (mit Bearbeitungsdauer Y^A)?
- Stichprobeninformation: Zeitmessungen der Montagedauern x_i^A für Verfahren A und x_i^B für Verfahren B bei **denselben** $n = 7$ Arbeitern:

| Arbeiter i | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
|--------------|----|----|----|----|----|----|----|
| x_i^A | 64 | 71 | 68 | 66 | 73 | 62 | 70 |
| x_i^B | 60 | 66 | 66 | 69 | 63 | 57 | 62 |

- Annahme: (Y^A, Y^B) gemeinsam normalverteilt, $(X_1^A, X_1^B), \dots, (X_n^A, X_n^B)$ einfache Stichprobe zu (Y^A, Y^B) .
- Gewünschtes Signifikanzniveau: $\alpha = 0.05$

Geeigneter Test: Exakter **t-Differenzentest** für verbundene Stichproben

1 Hypothesen:

$$H_0 : \mu_A \leq \mu_B \quad \text{gegen} \quad H_1 : \mu_A > \mu_B$$

2 Teststatistik:

$$t = \frac{\bar{X}}{S} \sqrt{n} \text{ ist unter } H_0 \text{ } t(n-1)\text{-verteilt (für } \mu_A = \mu_B\text{).}$$

3 **Kritischer Bereich zum Niveau $\alpha = 0.05$:**

$$K = (t_{n-1;1-\alpha}, +\infty) = (t_{6;0.95}, +\infty) = (1.943, +\infty)$$

4 **Berechnung der realisierten Teststatistik:**

| Arbeiter i | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
|-----------------------|----|----|----|----|----|----|----|
| x_i^A | 64 | 71 | 68 | 66 | 73 | 62 | 70 |
| x_i^B | 60 | 66 | 66 | 69 | 63 | 57 | 62 |
| $x_i = x_i^A - x_i^B$ | 4 | 5 | 2 | -3 | 10 | 5 | 8 |

Mit $\bar{x} = \frac{1}{7} \sum_{i=1}^7 x_i = 4.4286$ und $s = \sqrt{\frac{1}{7-1} \sum_{i=1}^7 (x_i - \bar{x})^2} = 4.1975$:

$$t = \frac{\bar{x}}{s} \sqrt{n} = \frac{4.4286}{4.1975} \sqrt{7} = 2.7914$$

5 **Entscheidung:**

$t = 2.7914 \in (1.943, +\infty) = K \Rightarrow H_0$ wird abgelehnt!

(p -Wert: $1 - F_{t(6)}(t) = 1 - F_{t(6)}(2.7914) = 1 - 0.9842 = 0.0158$)

Der Test kommt also zur Entscheidung, dass das neue Montageverfahren eine im Mittel signifikant kürzere Montagedauer aufweist.

Mittelwertvergleiche bei zwei unabhängigen Stichproben

- Liegen zwei unabhängige Stichproben $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ und $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ zu jeweils normalverteilten Zufallsvariablen Y^A und Y^B vor, kann eine „Aggregation“ zu einer einzigen Stichprobe wie beim Vorliegen verbundener Stichproben so nicht durchgeführt werden.
- Verglichen werden nun nicht mehr Beobachtungspaare, sondern die (getrennt) berechneten Mittelwerte $\overline{X^A}$ und $\overline{X^B}$ der beiden Stichprobenrealisationen zu Y^A bzw. Y^B .
- Wir setzen zunächst die *Normalverteilungsannahme für Y^A und Y^B* voraus!
- Die Differenz $\overline{X^A} - \overline{X^B}$ ist wegen der Unabhängigkeit der Stichproben dann offensichtlich normalverteilt mit Erwartungswert $\mu_A - \mu_B$ (für $\mu_A = \mu_B$ gilt also gerade $E(\overline{X^A} - \overline{X^B}) = 0$) und Varianz

$$\text{Var}(\overline{X^A} - \overline{X^B}) = \text{Var}(\overline{X^A}) + \text{Var}(\overline{X^B}) = \frac{\sigma_A^2}{n_A} + \frac{\sigma_B^2}{n_B}.$$

- Sind die beteiligten Varianzen bekannt, kann zum Vergleich von μ_A und μ_B somit unmittelbar ein exakter Gauß-Test konstruiert werden.

Zusammenfassung: 2-Stichproben-Gauß-Test

bei bekannten Varianzen

| | | | |
|--|---|--------------------------|----------------------------|
| Anwendungsvoraussetzungen | exakt: $Y^A \sim N(\mu_A, \sigma_A^2)$, $Y^B \sim N(\mu_B, \sigma_B^2)$, σ_A^2, σ_B^2 bekannt $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ einfache Stichprobe zu Y^A , unabhängig von einfacher Stichprobe $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ zu Y^B . | | |
| Nullhypothese | $H_0 : \mu_A = \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \leq \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \geq \mu_B$ |
| Gegenhypothese | $H_1 : \mu_A \neq \mu_B$ | $H_1 : \mu_A > \mu_B$ | $H_1 : \mu_A < \mu_B$ |
| Teststatistik | $N = \frac{\bar{X}^A - \bar{X}^B}{\sqrt{\frac{\sigma_A^2}{n_A} + \frac{\sigma_B^2}{n_B}}}$ | | |
| Verteilung (H_0) | N für $\mu_A = \mu_B$ $N(0, 1)$ -verteilt | | |
| Benötigte Größen | $\bar{X}^A = \frac{1}{n_A} \sum_{i=1}^{n_A} X_i^A$, $\bar{X}^B = \frac{1}{n_B} \sum_{i=1}^{n_B} X_i^B$ | | |
| Kritischer Bereich zum Niveau α | $(-\infty, -N_{1-\frac{\alpha}{2}}) \cup (N_{1-\frac{\alpha}{2}}, \infty)$ | $(N_{1-\alpha}, \infty)$ | $(-\infty, -N_{1-\alpha})$ |
| p -Wert | $2 \cdot (1 - \Phi(N))$ | $1 - \Phi(N)$ | $\Phi(N)$ |

- Sind die Varianzen σ_A^2 und σ_B^2 unbekannt, so ist zu unterscheiden, ob man wenigstens $\sigma_A^2 = \sigma_B^2$ annehmen kann oder nicht.
- Im Fall übereinstimmender Varianzen $\sigma_A^2 = \sigma_B^2$ wird diese mit Hilfe eines gewichteten Mittelwerts S^2 der Stichprobenvarianzen

$$S_{Y^A}^2 = \frac{1}{n_A - 1} \sum_{i=1}^{n_A} (X_i^A - \bar{X}^A)^2 \quad \text{und} \quad S_{Y^B}^2 = \frac{1}{n_B - 1} \sum_{j=1}^{n_B} (X_j^B - \bar{X}^B)^2$$

in der Form

$$S^2 = \frac{(n_A - 1)S_{Y^A}^2 + (n_B - 1)S_{Y^B}^2}{n_A + n_B - 2} = \frac{\sum_{i=1}^{n_A} (X_i^A - \bar{X}^A)^2 + \sum_{j=1}^{n_B} (X_j^B - \bar{X}^B)^2}{n_A + n_B - 2}$$

geschätzt, ein exakter t -Test ist damit konstruierbar.

- Für $n_A = n_B$ erhält man die einfachere Darstellung $S^2 = \frac{S_{Y^A}^2 + S_{Y^B}^2}{2}$.

Zusammenfassung: 2-Stichproben- t -Test

bei unbekanntem, aber übereinstimmenden Varianzen

| | | | |
|--|---|-------------------------------------|---------------------------------------|
| Anwendungsvoraussetzungen | exakt: $Y^A \sim N(\mu_A, \sigma_A^2)$, $Y^B \sim N(\mu_B, \sigma_B^2)$, $\mu_A, \mu_B, \sigma_A^2 = \sigma_B^2$ unbek. approx.: $E(Y^A) = \mu_A$, $E(Y^B) = \mu_B$, $\text{Var}(Y^A) = \text{Var}(Y^B)$ unbekannt $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ einfache Stichprobe zu Y^A , unabhängig von einfacher Stichprobe $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ zu Y^B . | | |
| Nullhypothese | $H_0 : \mu_A = \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \leq \mu_B$ | $H_0 : \mu_A \geq \mu_B$ |
| Gegenhypothese | $H_1 : \mu_A \neq \mu_B$ | $H_1 : \mu_A > \mu_B$ | $H_1 : \mu_A < \mu_B$ |
| Teststatistik | $t = \frac{\bar{X}^A - \bar{X}^B}{\sqrt{\frac{S^2}{n_A} + \frac{S^2}{n_B}}} = \frac{\bar{X}^A - \bar{X}^B}{S} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}}$ | | |
| Verteilung (H_0) | t für $\mu_A = \mu_B$ (näherungsweise) $t(n_A + n_B - 2)$ -verteilt | | |
| Benötigte Größen | $\bar{X}^A = \frac{1}{n_A} \sum_{i=1}^{n_A} X_i^A, \quad \bar{X}^B = \frac{1}{n_B} \sum_{i=1}^{n_B} X_i^B,$ $S = \sqrt{\frac{(n_A-1)S_{Y^A}^2 + (n_B-1)S_{Y^B}^2}{n_A+n_B-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n_A} (X_i^A - \bar{X}^A)^2 + \sum_{i=1}^{n_B} (X_i^B - \bar{X}^B)^2}{n_A+n_B-2}}$ | | |
| Kritischer Bereich zum Niveau α | $(-\infty, -t_{n_A+n_B-2; 1-\frac{\alpha}{2}})$ $\cup (t_{n_A+n_B-2; 1-\frac{\alpha}{2}}, \infty)$ | $(t_{n_A+n_B-2; 1-\alpha}, \infty)$ | $(-\infty, -t_{n_A+n_B-2; 1-\alpha})$ |
| p -Wert | $2 \cdot (1 - F_{t(n_A+n_B-2)}(t))$ | $1 - F_{t(n_A+n_B-2)}(t)$ | $F_{t(n_A+n_B-2)}(t)$ |

Beispiel: Absatzwirkung einer Werbeaktion

- Untersuchungsgegenstand: Hat eine spezielle Sonderwerbeaktion positiven Einfluss auf den mittleren Absatz?
- Stichprobeninformation: Messung der prozentualen Absatzänderungen x_1^A, \dots, x_{10}^A in $n_A = 10$ Supermärkten **ohne** Sonderwerbeaktion und x_1^B, \dots, x_5^B in $n_B = 5$ Supermärkten **mit** Sonderwerbeaktion.
- Annahme: Für prozentuale Absatzänderungen Y^A ohne bzw. Y^B mit Sonderwerbeaktion gilt $Y^A \sim N(\mu_A, \sigma_A^2)$, $Y^B \sim N(\mu_B, \sigma_B^2)$, $\mu_A, \mu_B, \sigma_A^2 = \sigma_B^2$ unbekannt, X_1^A, \dots, X_{10}^A einfache Stichprobe zu Y^A , unabhängig von einfacher Stichprobe X_1^B, \dots, X_5^B zu Y^B .
- (Zwischen-)Ergebnisse aus Stichprobenrealisation:

$$\bar{x}^A = 6.5, \quad \bar{x}^B = 8, \quad s_{Y^A}^2 = 20.25, \quad s_{Y^B}^2 = 23.04$$

$$\Rightarrow s = \sqrt{\frac{(n_A - 1)s_{Y^A}^2 + (n_B - 1)s_{Y^B}^2}{n_A + n_B - 2}} = \sqrt{\frac{9 \cdot 20.25 + 4 \cdot 23.04}{13}} = 4.5944$$

- Gewünschtes Signifikanzniveau: $\alpha = 0.05$

Geeigneter Test:

2-Stichproben-*t*-Test bei übereinstimmenden, aber unbekanntem Varianzen

1 **Hypothesen:**

$$H_0 : \mu_A \geq \mu_B \quad \text{gegen} \quad H_1 : \mu_A < \mu_B$$

2 **Teststatistik:**

$$t = \frac{\overline{X^A} - \overline{X^B}}{S} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}} \text{ ist unter } H_0 \text{ } t(n_A + n_B - 2)\text{-verteilt (für } \mu_A = \mu_B\text{).}$$

3 **Kritischer Bereich zum Niveau $\alpha = 0.05$:**

$$K = (-\infty, -t_{n_A+n_B-2; 1-\alpha}) = (-\infty, -t_{13; 0.95}) = (-\infty, -1.771)$$

4 **Berechnung der realisierten Teststatistik:**

$$t = \frac{\overline{X^A} - \overline{X^B}}{s} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}} = \frac{6.5 - 8}{4.5944} \sqrt{\frac{10 \cdot 5}{10 + 5}} = -0.5961$$

5 **Entscheidung:**

$$t = -0.5961 \notin (-\infty, -1.771) = K \quad \Rightarrow \quad H_0 \text{ wird nicht abgelehnt!}$$

$$(\textit{p}\text{-Wert: } F_{t(13)}(t) = F_{t(13)}(-0.5961) = 0.2807)$$

Der Test kommt also zur Entscheidung, dass eine positive Auswirkung der Sonderwerbeaktion auf die mittlere prozentuale Absatzänderung nicht bestätigt werden kann.

Sonderfall: Vergleich von Anteilswerten

- Ein Sonderfall des (approximativen) 2-Stichproben- t -Test bei unbekanntem, aber übereinstimmenden Varianzen liegt vor, wenn zwei Anteilswerte miteinander verglichen werden sollen.
- Es gelte also speziell $Y^A \sim B(1, p_A)$ und $Y^B \sim B(1, p_B)$ für $p_A \in (0, 1)$ und $p_B \in (0, 1)$, außerdem seien $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ sowie $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ unabhängige einfache Stichproben vom Umfang n_A zu Y^A bzw. vom Umfang n_B zu Y^B .
- Zur Überprüfung stehen die Hypothesenpaare:

$$H_0 : p_A = p_B \qquad H_0 : p_A \leq p_B \qquad H_0 : p_A \geq p_B$$

$$\text{gegen} \quad H_1 : p_A \neq p_B \qquad H_1 : p_A > p_B \qquad H_1 : p_A < p_B$$

- Für die Varianzen von Y^A und Y^B gilt bekanntlich $\text{Var}(Y^A) = p_A \cdot (1 - p_A)$ bzw. $\text{Var}(Y^B) = p_B \cdot (1 - p_B)$, d.h. die Varianzen sind zwar unbekannt, unter H_0 — genauer für $p_A = p_B$ — jedoch gleich.
- Mit den üblichen Schreibweisen $\hat{p}_A := \frac{1}{n_A} \sum_{i=1}^{n_A} X_i^A$ bzw. $\hat{p}_B := \frac{1}{n_B} \sum_{i=1}^{n_B} X_i^B$ erhält man für S^2 in Abhängigkeit von \hat{p}_A und \hat{p}_B die Darstellung:

$$S^2 = \frac{n_A \cdot \hat{p}_A \cdot (1 - \hat{p}_A) + n_B \cdot \hat{p}_B \cdot (1 - \hat{p}_B)}{n_A + n_B - 2}$$

- Approximation vernünftig, falls $5 \leq n_A \hat{p}_A \leq n_A - 5$ und $5 \leq n_B \hat{p}_B \leq n_B - 5$.

Zusammenfassung: 2-Stichproben- t -Test für Anteilswerte

| | | | |
|---|---|---|---|
| Anwendungs- voraussetzungen | approx.: $Y^A \sim B(1, p_A)$, $Y^B \sim B(1, p_B)$, p_A, p_B unbekannt $X_1^A, \dots, X_{n_A}^A$ einfache Stichprobe zu Y^A , unabhängig von einfacher Stichprobe $X_1^B, \dots, X_{n_B}^B$ zu Y^B . | | |
| Nullhypothese Gegenhypothese | $H_0 : p_A = p_B$ $H_1 : p_A \neq p_B$ | $H_0 : p_A \leq p_B$ $H_1 : p_A > p_B$ | $H_0 : p_A \geq p_B$ $H_1 : p_A < p_B$ |
| Teststatistik | $t = \frac{\hat{p}_A - \hat{p}_B}{\sqrt{\frac{S^2}{n_A} + \frac{S^2}{n_B}}} = \frac{\hat{p}_A - \hat{p}_B}{S} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}}$ | | |
| Verteilung (H_0) | t für $p_A = p_B$ näherungsweise $t_{(n_A + n_B - 2)}$ -verteilt (Näherung ok, falls $5 \leq n_A \hat{p}_A \leq n_A - 5$ und $5 \leq n_B \hat{p}_B \leq n_B - 5$) | | |
| Benötigte Größen | $\hat{p}_A = \frac{1}{n_A} \sum_{i=1}^{n_A} X_i^A, \quad \hat{p}_B = \frac{1}{n_B} \sum_{i=1}^{n_B} X_i^B,$ $S = \sqrt{\frac{n_A \cdot \hat{p}_A \cdot (1 - \hat{p}_A) + n_B \cdot \hat{p}_B \cdot (1 - \hat{p}_B)}{n_A + n_B - 2}}$ | | |
| Kritischer Bereich zum Niveau α | $(-\infty, -t_{n_A + n_B - 2; 1 - \frac{\alpha}{2}})$ $\cup (t_{n_A + n_B - 2; 1 - \frac{\alpha}{2}}, \infty)$ | $(t_{n_A + n_B - 2; 1 - \alpha}, \infty)$ | $(-\infty, -t_{n_A + n_B - 2; 1 - \alpha})$ |
| p -Wert | $2 \cdot (1 - F_{t_{(n_A + n_B - 2)}}(t))$ | $1 - F_{t_{(n_A + n_B - 2)}}(t)$ | $F_{t_{(n_A + n_B - 2)}}(t)$ |

Beispiel: Vergleich von zwei Fehlerquoten

mit approximativem 2-Stichproben- t -Test für Anteilswerte

- Untersuchungsgegenstand: Vergleich von Fehlerquoten zweier Sortiermaschinen
- Für einen automatisierten Sortiervorgang werden eine günstige (A) sowie eine hochpreisige Maschine (B) angeboten. Es soll anhand von 2 (unabhängigen) Testläufen mit jeweils $n_A = n_B = 1000$ Sortiervorgängen überprüft werden, ob die Fehlerquote p_A bei der günstigen Maschine A höher ist als die Fehlerquote p_B der hochpreisigen Maschine B .
- Resultat der Testläufe soll jeweils als Realisation einer einfachen Stichprobe aufgefasst werden können.
- Stichprobeninformation: Bei Maschine A traten 29 Fehler auf, bei Maschine B 21 Fehler.
- (Zwischen-) Ergebnisse aus Stichprobenrealisation: $\hat{p}_A = \frac{29}{1000} = 0.029$,
 $\hat{p}_B = \frac{21}{1000} = 0.021$, $s = \sqrt{\frac{1000 \cdot 0.029 \cdot (1 - 0.029) + 1000 \cdot 0.021 \cdot (1 - 0.021)}{1000 + 1000 - 2}} = 0.156$
- Gewünschtes Signifikanzniveau $\alpha = 0.05$.

1 Hypothesen:

$$H_0 : p_A \leq p_B \quad \text{gegen} \quad H_1 : p_A > p_B$$

2 Teststatistik:

$t = \frac{\hat{p}_A - \hat{p}_B}{S} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}}$ ist unter H_0 näherungsweise $t(n_A + n_B - 2)$ -verteilt (für $p_A = p_B$). Näherung ok, da $5 \leq 29 \leq 995$ und $5 \leq 21 \leq 995$.

3 Kritischer Bereich zum Niveau $\alpha = 0.05$:

$$K = (t_{n_A+n_B-2; 1-\alpha}, +\infty) = (t_{1998; 0.95}, +\infty) = (1.646, +\infty)$$

4 Berechnung der realisierten Teststatistik:

$$t = \frac{\hat{p}_A - \hat{p}_B}{s} \sqrt{\frac{n_A \cdot n_B}{n_A + n_B}} = \frac{0.029 - 0.021}{0.1562} \sqrt{\frac{1000 \cdot 1000}{1000 + 1000}} = 1.1452$$

5 Entscheidung:

$$t = 1.1452 \notin (1.646, +\infty) = K \quad \Rightarrow \quad H_0 \text{ wird nicht abgelehnt!}$$

$$(p\text{-Wert: } 1 - F_{t(1998)}(t) = 1 - F_{t(1998)}(1.1452) = 1 - 0.8739 = 0.1261)$$

Der Test kommt also zum Ergebnis, dass eine höhere Fehlerquote der günstigen Maschine nicht bestätigt werden kann.

Approximativer 2-Stichproben-Gauß-Test

für Mittelwertvergleiche, wenn Gleichheit der Varianzen ungewiss

- Kann in der Situation des exakten 2-Stichproben- t -Test (Y^A und Y^B sind normalverteilt mit unbekanntem Varianzen) auch unter H_0 keine Gleichheit der Varianzen vorausgesetzt werden, müssen andere Testverfahren verwendet werden, z.B. der **Welch-Test** (hier nicht besprochen).
- Als approximativer Test lässt sich (zumindest bei hinreichend großen Stichprobenumfängen, „Daumenregel“ $n_A > 30$ und $n_B > 30$) auch eine leichte Modifikation des 2-Stichproben-Gauß-Tests aus Folie 187 verwenden.
- Anstelle der (dort als bekannt vorausgesetzten) Varianzen σ_A^2 und σ_B^2 sind die erwartungstreuen Schätzfunktionen $S_{Y^A}^2$ und $S_{Y^B}^2$ einzusetzen und der Test als approximativer Test durchzuführen.
- Die Teststatistik nimmt damit die Gestalt

$$N = \frac{\overline{X^A} - \overline{X^B}}{\sqrt{\frac{S_{Y^A}^2}{n_A} + \frac{S_{Y^B}^2}{n_B}}}$$

an und ist unter H_0 näherungsweise standardnormalverteilt.