

# PTS Vorlesung - Kap 6

---

---

---

---

## 6 Hypothesentests

Methode

Ziel: Zeige durch ein Experiment, dass eine bestimmte Methode eine Wirkung hat.

Aussagen über die Wirkung haben eine bestimmte Form:

- Der Mittelwert einer neuen Verteilung ist verschieden ( $\neq, <, >$ ) vom Standard-Mittelwert  $\mu_0$
- Die Differenz zweier Mittelwerte  $\mu_1, \mu_2$  (der Verteilung ohne und mit der Maßnahme) ist verschieden von 0 ( $\neq, <, >$ )

Die Standard-Annahme ist:

- Die neue Methode hat keinen Effekt  
(Nullhypothese, null hypothesis)

Wir glauben nur, dass die Methode einen Effekt hat, wenn die Ergebnisse unseres Experiment eine sehr niedrige Wahrscheinlichkeit haben (5%, 1%), sollte die Nullhypothese gelten.

Eine Nullhypothese in Bezug auf den Mittelwert hat die Form

- $\mu = \mu_0$  ( $\mu \leq \mu_0, \mu \geq \mu_0$ )
- $\mu_1 - \mu_0 = 0$  ( $\mu_1 \leq \mu_2, \mu_1 \geq \mu_2$ )

Wenn aus der Nullhypothese folgt, dass das Ergebnis unseres Experiments unwahrscheinlich ist, nehmen wir die Alternativhypothese an.

- $\mu \neq \mu_0$  ( $\mu > \mu_0, \mu < \mu_0$ )
- $\mu_1 - \mu_0 \neq 0$  ( $\mu_1 > \mu_2, \mu_1 < \mu_2$ )

Konkret bedeutet dies:

- Wir legen ein niedriges Wahrscheinlichkeits-Niveau  $\alpha$  fest (das Signifikanzniveau, significance level), etwa  $\alpha = 5\%$ ,  $\alpha = 1\%$
- Wir nehmen von einer Zufallsvariablen  $X$  eine unabhängige Stichprobe der Größe  $n$  mit Durchschnitt  $\bar{x}$  \*)

Angenommen:

- Unsere Nullhypothese lautet: der Mittelwert der Verteilung, die wir messen, ist  $\mu_0$ , symbolisch

$$H_0: \mu = \mu_0$$

- Unsere Messungen von  $X$  haben den Durchschnitt  $\bar{x}$ , der sich von  $\mu$  unterscheidet um  $|\mu_0 - \bar{x}|$

---

\* Wir unterscheiden hier zwischen dem Ergebnis einer bestimmten Messung, die zu einer Zahl  $\bar{x} \in \mathbb{R}$  führt, und dem allgemeinen Vorgehen zu messen und Durchschnitte zu berechnen, welches wir durch die ZVn  $X_i$  und  $\bar{X}$  modellieren.

Also:  $H_0: \mu = \mu_0$  und gefunden wurde  $|\mu_0 - \bar{x}|$

Wir akzeptieren  $H_0$ , wenn die Wahrscheinlichkeit  $\geq \alpha$  ist, eine Differenz der Größe  $|\mu_0 - \bar{x}|$  zu finden, unter der Bedingung, dass der Mittelwert  $\mu$  der gegebenen Verteilung gleich  $\mu_0$  ist:

$$P[|\bar{X} - \mu_0| \geq |\bar{x} - \mu_0| \mid \mu = \mu_0] \geq \alpha$$

Wir verwerfen  $H_0$  und akzeptieren die Alternativ-Hypothese

$$H_a: \mu \neq \mu_0$$

falls diese W.kheit  $< \alpha$  ist,

$$P[|\bar{X} - \mu_0| \geq |\bar{x} - \mu_0| \mid \mu = \mu_0] < \alpha$$

Wenn die ZV  $Z$  normalverteilt ist und wir die Varianz  $\sigma^2$  kennen, können wir den Test auf  $H_0$  effektiv durchführen

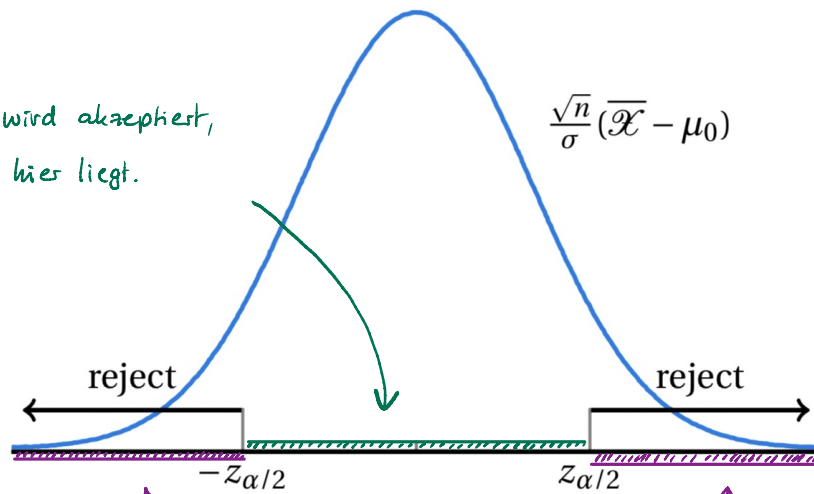
$$\begin{aligned} & P[|\bar{X} - \mu_0| \geq |\bar{x} - \mu_0| \mid \mu = \mu_0] \\ &= P\left[\sqrt{n} \frac{|\bar{X} - \mu_0|}{\sigma} \geq \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] \\ &= P\left[|Z| \geq \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] \geq \alpha \end{aligned}$$

Diese Ungleichung gilt genau dann, wenn

$$\sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma} \leq z_{\alpha/2}$$

Wir nennen  $v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma}$  die Teststatistik für diesen Test

Die Nullhypothese wird akzeptiert,  
wenn  $\frac{\sqrt{n}}{\sigma} |\bar{X} - \mu_0|$  hier liegt.



Die Nullhypothese wird verworfen  
wenn  $\frac{\sqrt{n}}{\sigma} |\bar{X} - \mu_0|$  hier liegt.

Beispiel 76: Angenommen die normalverteilte ZV  $X$  hat die Varianz  $\sigma^2 = 4$ .

Wir wollen testen, ob  $X$  den Mittelwert  $\mu = 8$  hat (d.h.  $\mu_0 = 8$ ).

Wir nehmen eine Stichprobe der Größe  $n = 9$  und erhalten  $\bar{x} = 9,2$ .

Das verlangte Signifikanzniveau ist  $\alpha = 0,05$  (= 5%).

Der entsprechende z-Wert ist

$$z_{0,025} = 1,96$$

Beispiel 7b: Angenommen die normalverteilte ZV  $X$  hat die Varianz  $\sigma^2 = 4$ .

Wir wollen testen, ob  $X$  den Mittelwert  $\mu = 8$  hat (d.h.  $\mu_0 = 8$ ).

Wir nehmen eine Stichprobe der Größe  $n = 9$  und erhalten  $\bar{x} = 9,2$ .

Das verlangte Signifikanzniveau ist  $\alpha = 0,05$  (= 5%).

Der entsprechende z-Wert ist

$$z_{0,025} = 1,96$$

Wir berechnen die Teststatistik

$$v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma} = \sqrt{9} \frac{|9,2 - 8|}{2} = 3 \cdot \frac{1,2}{2} = 1,8$$

Da  $v < z_{0,025}$  ist, akzeptieren wir die Nullhypothese

## p-Werte

Angenommen unsere Test-Statistik ist  $v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma}$ .

Wir wollen wissen: Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit für ein Ergebnis, das mindestens so extrem wie  $v$  ist?

Es gilt:

$$\begin{aligned} p_v &:= P[|Z| \geq v] = 2 \cdot P[Z \geq v] \\ &= 2 \cdot (1 - P[Z \leq v]) = 2 \cdot (1 - \Phi(v)) \end{aligned}$$

Wir nennen diese Wahrscheinlichkeit den p-Wert für unser Experiment.

Wir akzeptieren  $H_0$ , wenn  $p_v \geq \alpha$  ist.

Andernfalls verwerfen wir  $H_0$  und akzeptieren die Alternativhypothese  $H_a$ .

Beispiel 77: In Beispiel 76 haben wir die Test-Statistik  $v$  berechnet als

$$v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s} = 1,8$$

Der entsprechende  $p$ -Wert ist

$$p_v = P[|Z| \geq v]$$

Beispiel 77: In Beispiel 76 haben wir die Test-Statistik  $v$  berechnet als

$$v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s} = 1,8$$

Der entsprechende  $p$ -Wert ist

$$\begin{aligned} p_v &= P[|Z| \geq v] \\ &= P[|Z| \geq 1,8] = 2 \cdot P[Z \geq 1,8] = 2 \cdot (1 - P[Z \leq 1,8]) \\ &= 2 \cdot (1 - 0,964) = 2 \cdot 0,036 = 0,072 \end{aligned}$$

Das heißt, die Nullhypothese wird verworfen für jedes Signifikanzniveau

$$\alpha > p_v = 0,072 = 7,2\%$$

## Zweiseitige Tests / Two-sided Tests

Was wir bis jetzt beschrieben haben, ist ein zweiseitiger Test.

Wir verwerfen  $H_0$ , wenn die Wkkeit, dass  $\bar{x}$  von  $\mu_0$  mindestens so weit entfernt ist wie  $\bar{x}$  kleiner als  $\alpha$  ist.

Dabei schließt "weit entfernt" sowohl Entfernung nach rechts ein wie Entfernung nach links.

Man beachte, dass die Bedingung für die Akzeptanz von  $H_0$  äquivalent ist zu

$$\bar{x} \in \left( \mu_0 - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right)$$

Der Test heißt "zweiseitig", weil er eine untere und eine obere Schranke einschließt.

Tests, die nur eine obere oder nur eine untere Schranke verlangen, heißen einseitig.

### 6.1 Einseitige Tests

Wenn wir prüfen wollen, ob eine neue Methode zu größeren Werten führt als die frühere (mit Mittelwert  $\mu_0$ ), dann ist unsere Nullhypothese

$$H_0: \mu \leq \mu_0$$

das heißt der Mittelwert der neuen Methode ist nicht größer als derjenige der alten Methode.

Gegeben  $\alpha$  und der beobachtete Durchschnitt  $\bar{x}$ , dann verwerfen wir  $H_0$ , wenn die Wahrscheinlichkeit, einen Durchschnitt  $\geq \bar{x}$  zu finden, kleiner als  $\alpha$  ist, d.h.

$$P[\bar{x} \geq \bar{x} \mid \mu = \mu_0] < \alpha.$$

## Test-Statistik eines einseitigen Tests

Wie können wir überprüfen, dass

$$P[\bar{X} \geq \bar{x} \mid \mu = \mu_0] < \alpha \quad ?$$

Durch Normalisierung erhalten wir

$$\begin{aligned} P[\bar{X} \geq \bar{x} \mid \mu = \mu_0] &= P\left[\sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \geq \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] \\ &= P\left[Z \geq \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] \end{aligned}$$

Der Wert

$$v = \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma}$$

ist die Test-Statistik dieses einseitigen Tests

## Der p-Wert eines einseitigen Tests

Der p-Wert, der  $v$  entspricht, also die W.keit, dass  $\bar{X}$  mindestens so extrem ist wie  $\bar{x}$ , ist

$$p_v = P[Z \geq v] = 1 - \Phi(v)$$

Wie vorher akzeptieren wir die Null-Hypothese, wenn gilt

$$p_v \geq \alpha,$$

was äquivalent ist zu

$$v \leq z_\alpha.$$

Wir verwerfen die Null-Hypothese, wenn gilt

$$p_v < \alpha,$$

was äquivalent ist zu

$$v > z_\alpha$$



Wenn die Null-Hypothese lautet  $H_0: \mu \geq \mu_0$

und  $\bar{x}$  und  $\alpha$  sind wie vorher, dann verwerfen wir  $H_0$ , falls gilt

$$P[\bar{X} \leq \bar{x} \mid \mu = \mu_0] < \alpha,$$

was äquivalent ist zu

$$\begin{aligned} & P\left[\sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] \\ &= P\left[Z \leq \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma} \mid \mu = \mu_0\right] < \alpha. \end{aligned}$$

Wiederum ist  $v = \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma}$  die Test-Statistik.

Der entsprechende p-Wert ist  $p_v = P[Z \leq v] = \Phi(v)$

Wir akzeptieren  $H_0$ , falls  $p_v \geq \alpha$  ist (d.h.  $-z_\alpha \leq v$ ).

## 6.2 Hypothesen-Tests mit unbekannter Varianz

Die Theorie ist analog zu der für die bekannte Varianz,

der Unterschied besteht darin, dass anstatt

- der Standard-Normalverteilung  $\mathcal{N}(0,1)$  und
- der Varianz  $\sigma^2$

wir nun arbeiten mit

- $t_{n-1}$ , der t-Verteilung mit  $n-1$  Freiheitsgraden
- dem Schätzer  $S^2$

Beispiel 82: Ein Anwohner des Obstmarkts behauptet, dass

Studenten im Mittel jeden Abend mindestens 3 Liter Bier trinken.

Um diese Behauptung zu untersuchen, werden 25 zufällig ausgewählte Studenten beobachtet. Die Beobachtung ergibt

- ein Stichproben-Mittel von 2,91 l
- eine Stichproben-Standardabweichung von 0,47 l

Wie können wir die Behauptung verifizieren?

Null-Hypothese:  $H_0: \mu \leq \mu_0 = 3 \text{ l}$

$$\begin{aligned} \text{Test-Statistik} \quad v &= \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu_0}{s} = \sqrt{25} \frac{2,91 - 3}{0,47} \\ &= 5 \frac{-0,09}{0,47} = 5 \frac{-9}{47} = \frac{-45}{47} = -0,9574 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p\text{-Wert:} \quad p_v &= P[T_{24} \leq -0,9574] = \\ &P[T_2 > 0,9574] = 0,174 \end{aligned}$$

Die Beobachtung ist konsistent mit der Hypothese.

## Test-Statistiken bei unbekannter Varianz

· Zweiseitiger Test: 
$$v = \sqrt{n} \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s}$$

Akzeptanz, falls  $v \leq t_{\alpha/2, n-1}$

· Einseitiger Test: 
$$v = \sqrt{n} \frac{\bar{x} - \mu_0}{s}$$

Akzeptanz, dass  $\mu \leq \mu_0$ , falls

$$v \leq t_{\alpha, n-1}$$

Akzeptanz, dass  $\mu \geq \mu_0$ , falls

$$v \geq -t_{\alpha, n-1}$$