

# Kapitel X - Gleichmäßig beste Tests zum Niveau $\alpha$ Induktive Statistik

Prof. Dr. W.-D. Heller  
Hartwig Senska  
Carlo Siebenschuh

Nach der einfachen Testsituation wird jetzt das allgemeine Testproblem behandelt:

$$\Gamma = \Gamma_0 \cup \Gamma_1, \Gamma_0 \neq \emptyset \neq \Gamma_1, \Gamma_0 \cap \Gamma_1 = \emptyset.$$

mit den Hypothesen:

$$H_0 : \gamma \in \Gamma_0 \quad \text{und} \quad H_1 : \gamma \in \Gamma_1$$

Beispiele:

$$\mu \leq \mu_0$$

$$\mu > \mu_0$$

$$\mu = \mu_0$$

$$\mu \neq \mu_0$$

Eine Entscheidungsfunktion  $\delta$  ist **gleichmäßig bester Test zum Niveau  $\alpha$** ,

wenn gilt

a)  $P_I(\delta, \gamma_0) \leq \alpha$  für alle  $\gamma_0 \in \Gamma_0$

b) für jeden anderen Test  $\delta'$  vom Niveau  $\alpha$

$$P_{II}(\delta, \gamma_1) \leq P_{II}(\delta', \gamma_1) \text{ für alle } \gamma_1 \in \Gamma_1$$

Seien  $\gamma_0 \in \Gamma_0$  und  $\gamma_1 \in \Gamma_1$  beliebig ausgewählt, dann sind wegen a)  $\delta$  und  $\delta'$  auch Tests zum Niveau  $\alpha$  für

$$(*) \quad H_0 : \gamma = \gamma_0 \text{ gegen } H_1 : \gamma = \gamma_1.$$

Daraus ergibt sich als **Ansatz** für die Bestimmung eines gleichmäßig

besten Tests zum Niveau  $\alpha$  für das Ausgangsproblem:

1. Zu jedem Parameterpaar  $(\gamma_0, \gamma_1)$  mit  $\gamma_0 \in \Gamma_0$  und  $\gamma_1 \in \Gamma_1$  bestimmen wir den Neyman-Pearson-Test für das Problem (\*) mit einer für dieses Paar bzgl.  $\alpha$  geeigneten Schranke für den Wahrscheinlichkeitsquotienten

$$\delta_{k_{\gamma_0, \gamma_1}}(x) = \begin{cases} d_0 : \gamma = \gamma_0 & Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) \leq k_{\gamma_0, \gamma_1} \\ d_1 : \gamma = \gamma_1 & Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) > k_{\gamma_0, \gamma_1} \end{cases}$$

mit

$$Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) = \frac{P_{\gamma_1}(X = x)}{P_{\gamma_0}(X = x)} \quad \text{bzw.} \quad Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) = \frac{f_{X, \gamma_1}(x)}{f_{X, \gamma_0}(x)}$$

2. Synthese dieser Tests zu einem Test:

Da die Fehlerwahrscheinlichkeit 1. Art höchstens  $\alpha$  sein soll, wird die Entscheidung  $d_1$  nur getroffen, wenn man sich bei jedem Paar  $(\gamma_0, \gamma_1)$  für  $d_1$  entscheidet. Also wird

$$\delta(x) = \begin{cases} d_0 & Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) \leq k_{\gamma_0, \gamma_1} & \text{für mindestens} \\ & & \text{ein Paar } (\gamma_0, \gamma_1) \\ d_1 & Q_{\gamma_0, \gamma_1}(x) > k_{\gamma_0, \gamma_1} & \text{für alle Paare } (\gamma_0, \gamma_1) \end{cases}$$

als Synthese-Test gewählt.

**Beispiel:** Binomialverteilung

$p = 0.1$ : Ausschusswahrscheinlichkeit für ein hergestelltes Teil bei bisheriger Maschine

Behauptung des Anbieters einer neuen Anlage:  $p < 0.1$

**Hypothesen:**

$$H_0 : p \geq \tilde{p} = 0.1 \quad H_1 : p < \tilde{p} = 0.1$$

An fünf Wochentagen wird jeweils eine Stichprobe vom Umfang  $m = 6$  entnommen und die Anzahl schlechter Teile festgestellt:

Die Anzahl schlechter Teile  $Y$  ist binomialverteilt mit Parameter  $p$  und  $m = 6$  ( $B(6, p)$ ).

$n = 5$  Stichproben mit:  $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 0, 0, 1, 0)$ .

Für  $p_1 < 0.1 \leq p_0$  ist der Wahrscheinlichkeitsquotient

$$\begin{aligned} Q(x) &= \frac{P_{p_1}(X = x)}{P_{p_0}(X = x)} = \frac{p_1^{\sum_{i=1}^n x_i} (1 - p_1)^{nm - \sum_{i=1}^n x_i}}{p_0^{\sum_{i=1}^n x_i} (1 - p_0)^{nm - \sum_{i=1}^n x_i}} \\ &= \left(\frac{p_1}{p_0}\right)^{\sum_{i=1}^n x_i} \left(\frac{1 - p_1}{1 - p_0}\right)^{nm - \sum_{i=1}^n x_i} \end{aligned}$$

monoton fallend ( $p_1 < p_0$ ) in  $T(x) = \sum_{i=1}^n x_i$ .

Also gilt:

$$Q_{p_0, p_1}(x) \leq k \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n x_i \geq c_k.$$

für geeignetes  $c_k$ , das ganzzahlig gewählt werden kann, da  $\sum_{i=1}^n x_i$  ganzzahlig ist.

Damit lässt sich der Neyman-Pearson-Test für  $p = p_0$  gegen  $p = p_1$  schreiben als:

$$\delta_{p_0, p_1}(x) = \begin{cases} d_0 : p = p_0 & \sum_{i=1}^n x_i \geq c_{p_0, p_1} \\ d_1 : p = p_1 & \sum_{i=1}^n x_i < c_{p_0, p_1} \end{cases}$$



Das Niveau des Tests ist

$$P_I(\delta, p_0) = P_{p_0} \left( \sum_{i=1}^n X_i < c_{p_0, p_1} \right)$$

Zu vorgegebenem  $\alpha$  wird für jedes Paar  $(p_0, p_1)$

$$c_{p_0, p_1}$$

so bestimmt, dass gilt:

$$P_I(\delta, p_0) = P_{p_0} \left( \sum_{i=1}^n X_i < c_{p_0, p_1} \right) \leq \alpha$$

(Wegen des Fehlers 2. Art wird die Schranke möglichst groß gewählt.)

Synthese der Tests:

$$\delta^*(x) = \left\{ \begin{array}{l} d_0 : p \geq \tilde{p} \\ \\ d_1 : p < \tilde{p} \end{array} \right.$$

...

$$\sum_{i=1}^n x_i \geq c_{p_0, p_1}$$

für mindestens ein Paar  $(p_0, p_1)$

$$\sum_{i=1}^n x_i < c_{p_0, p_1}$$

für alle Paare  $(p_0, p_1)$

...

oder mit  $c := \min\{c_{p_0, p_1} \mid p_0 \geq \tilde{p}, p_1 < \tilde{p}\}$

$$\delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 : p \geq \tilde{p} & \sum_{i=1}^n x_i \geq c \\ d_1 : p < \tilde{p} & \sum_{i=1}^n x_i < c \end{cases}$$

Damit kann man auch die Tests  $\delta_c^*$  für  $c = 1, 2, \dots$  vergleichen und ein geeignetes  $c$  auswählen, ohne zunächst zu jedem Paar  $(p_0, p_1)$  einen Test zu bestimmen. Ein Vergleich basiert auf den Fehlerwahrscheinlichkeiten oder dem Verlauf von OC-Funktion bzw. Gütefunktion.

Die Fehlerwahrscheinlichkeit 1. Art wird maximal für  $p = 0.1$ ,  
d.h.

$$\delta_c^* \text{ ist vom Niveau } \alpha_c = P_I(\delta_c^*, \tilde{p}) = G_{30, c-1}(0.1)$$

und natürlich jedem höheren Wert.

Für  $c = 1$  ist  $\alpha_c = 0.042\dots$ , für  $c = 2$  erhalten wir  
 $\alpha_c = 0.183\dots$

(siehe Abbildung)

Ist  $\delta_c^*$  ein gleichmäßig bester Test zu diesem Niveau  $\alpha_c$ ?

**Zu zeigen:**

Ist  $\delta$  ein weiterer Test zum Niveau  $\alpha_C$ , so gilt

$$P_{II}(\delta_C^*, p_1) \leq P_{II}(\delta, p_1) \text{ für alle } p_1 < 0.1$$

$\delta_c^*$  und  $\delta$  sind Tests zum Niveau  $\alpha_c$  für

(\*)  $H_0 : p = 0.1$  gegen  $H_1 : p = p_1$ , für jedes  $p < 0.1$ .

$\delta_c^*$  ist ein Neyman-Pearson-Test zum Niveau  $\alpha_c$ , also ein bester Test zu diesem Niveau.

Folglich gilt bezüglich der Testsituation (\*)

$$P_{II}(\delta_c^*, p_1) \leq P_{II}(\delta, p_1)$$

Die Fehlerwahrscheinlichkeiten der Testsituation (\*) und der Ausgangstestsituation  $H_0 : p \geq \tilde{p} = 0.1$ ;  $H_1 : p < \tilde{p} = 0.1$  stimmen aber überein.

$\delta_c^*$  ist ein gleichmäßig bester Test zum Niveau  $\alpha_c$ .

Entscheidend in diesem Beispiel ist:

1. Der Wahrscheinlichkeitsquotient ist für **jedes** Parameterpaar monoton fallend in der Statistik

$$T(x) = \sum x_i.$$

2. Der Schwellenwert 0.1 gehört zu  $\Gamma_0$ .

Die Vorgehensweise führt auch zum Ziel, wenn der Wahrscheinlichkeitsquotient monoton steigend ist für jedes Parameterpaar (z.B. bei den Hypothesen  $H_0 : p \leq 0.1$  gegen  $H_1 : p > 0.1$ ). Wichtig ist die **Einheitlichkeit**.

Wir scheitern aber dann, wenn es ein Paar  $(\gamma_0, \gamma_1)$ ,  $\gamma_0 \in \Gamma_0$  und  $\gamma_1 \in \Gamma_1$ , mit monoton steigendem Wahrscheinlichkeitsquotienten und ein Paar  $(\gamma'_0, \gamma'_1)$ ,  $\gamma'_0 \in \Gamma_0$  und  $\gamma'_1 \in \Gamma_1$  mit monoton fallendem Wahrscheinlichkeitsquotienten gibt, denn die Tests

$$\delta_{\gamma_0, \gamma_1}(x) = \begin{cases} d_0 & \text{für } T(x) \leq c \\ d_1 & \text{für } T(x) > c \end{cases}, \text{ und } \delta_{\gamma'_0, \gamma'_1}(x) = \begin{cases} d_0 & \text{für } T(x) > c \\ d_1 & \text{für } T(x) \leq c \end{cases}$$

...



...

führen zum Synthese-Test

$$\delta_{syn}(x) = \begin{cases} d_0 & \text{für } T(x) \leq c \text{ oder } T(x) \geq c' \\ d_1 & \text{für } c < T(x) < c' \end{cases}$$

$\delta_{syn}$  ist aber kein Neyman-Pearson-Test.

Vorgehensweise für die **Ermittlung eines gleichmäßigen besten Tests**

zum **Niveau**  $\alpha$  für ein Testproblem

$$H_0 : \gamma \in \Gamma_0 \quad \text{gegen} \quad H_1 : \gamma \in \Gamma_1$$

1. Suche eine suffiziente (und vollständige) Statistik  $T$  bezüglich  $\gamma$ .
2. Berechne für jedes Parameterpaar  $(\gamma_0, \gamma_1)$ ,  $\gamma_0 \in \Gamma_0$  und  $\gamma_1 \in \Gamma_1$ , den Wahrscheinlichkeitsquotienten.  
Überprüfe das Monotonieverhalten des Wahrscheinlichkeitsquotienten in  $T(x)$ .

Falls

a) der Wahrscheinlichkeitsquotient **einheitlich monoton fallend** ist:

$$(1) \quad \delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 & T(x) \geq c \\ d_1 & T(x) < c \end{cases}$$

ist eine geeignete Entscheidungsfunktion.

b) der Wahrscheinlichkeitsquotient **einheitlich monoton steigend** ist:

$$(2) \quad \delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 & T(x) \leq c \\ d_1 & T(x) > c \end{cases}$$

ist eine geeignete Entscheidungsfunktion.

c) kein einheitliches Monotonieverhalten vorliegt:  
Breche das Verfahren ab.

#### 4. Bestimmung der Schranke $c$ :

Fehlerwahrscheinlichkeit 1. Art bei  $\delta_c^*$  für einen Parameterwert  $\gamma_0$  in  $\Gamma_0$  : im Fall a)

$$P_I(\delta_c^*, \gamma_0) = P_{\gamma_0}(\delta_c^*(X) = d_1) = P_{\gamma_0}(T(X) < c)$$

im Fall b)

$$P_I(\delta_c^*, \gamma_0) = P_{\gamma_0}(\delta_c^*(X) = d_1) = P_{\gamma_0}(T(X) > c)$$

Suche Maximalstelle  $\gamma_0^*$  in  $\Gamma_0$  und

Maximalwert  $\alpha_c^* = P_I(\delta_c^*, \gamma_0^*)$  für  $c$ .

Wähle  $c$  so, dass

- im stetigen Fall der Maximalwert mit dem gewünschtem Niveau übereinstimmt:  
 $\alpha = \alpha_c^*$ .
- im diskreten Fall der Maximalwert  $\alpha_c^*$  dem gewünschten Niveau  $\alpha$  am besten entspricht.

**Ergebnis:**

(1) bzw. (2) ist ein gleichmäßig bester Test zum Niveau  $\alpha_c^* = P_I(\delta_c^*, \gamma_0^*)$ .

Die Begründung entspricht genau der Argumentation im Beispiel.

**Bemerkung:**

Gibt es keine Maximalstelle und keinen Maximalwert für die Fehler-

wahrscheinlichkeit 1. Art, so gibt es ein Supremum, da die Fehlerwahrscheinlichkeit nach oben durch 1 beschränkt ist.

(1) bzw. (2) ist dann ein sinnvoller Test mit diesem Supremum

als Niveau, es kann aber nicht in der selben Weise gefolgert werden,

dass es sich um einen gleichmäßig besten Test zu diesem Niveau handelt.

**Beispiel:** Exponentialverteilung

Für eine Servicestelle soll getestet werden, ob die "Ankunftsrate"  $\lambda$  von Aufträgen größer als 5 ist.

Verteilungsannahme: Die Zeit zwischen den Ankunftszeitpunkten zweier Aufträge ("Zwischenankunftszeit") ist exponentialverteilt mit Parameter  $\lambda$

Hypothesen:

$$H_0 : \lambda \leq 5 \quad \text{gegen} \quad H_1 : \lambda > 5$$

Entscheidungsgrundlage: Stichprobe mit Zurücklegen vom Umfang  $n$ .

1. Suffiziente und vollständige Statistik ist:

$$T(x) = \sum_{i=1}^n x_i$$

2. Für  $\lambda_0 \leq 5$  und  $\lambda_1 > 5$  ist

$$Q(x) = \frac{f_{X,\lambda_1}(x)}{f_{X,\lambda_0}(x)} = \frac{\prod_{i=1}^n \lambda_1 e^{-\lambda_1 x_i}}{\prod_{i=1}^n \lambda_0 e^{-\lambda_0 x_i}} = \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_0}\right)^n e^{-\sum_{i=1}^n x_i(\lambda_1 - \lambda_0)}$$

monoton fallend in  $T(x) = \sum_{i=1}^n x_i$ .



### 3. Test

$$(1) \quad \delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i \geq c \\ d_1 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i < c \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_I(\delta_c^*, \lambda_0) &= P_{\lambda_0}(\delta_c^*(X) = d_1) = P_{\lambda_0} \left( T(X) = \sum_{i=1}^n X_i < c \right) \\ &= F_{er(n), \lambda_0}(c) = 1 - e^{-\lambda_0 c} \sum_{i=1}^n \frac{(\lambda_0 c)^{i-1}}{(i-1)!} \end{aligned}$$

ist monoton steigend in  $\lambda_0$ .

Maximalstelle im Bereich  $\leq 5$  :  $\lambda^* = 5$

Maximalwert:  $F_{er(n), 5}(c)$

### Ergebnis:

(1) ist gleichmäßig bester Test zum Niveau  $F_{er(n),5}(c)$

$\alpha$  vorgegeben:  $F_{er(n),5}(c) \stackrel{!}{=} \alpha$

$c$  ist das  $\alpha$ -Quantil der Erlang-Verteilung mit Stufenzahl  $n$  und Parameter  $\lambda = 5$

Für  $n = 10$  und

$\alpha = 0.05$  :  $c = 1.085\dots$

In Kap. 9 wurde festgestellt, dass bei einigen Verteilungen das Monotonieverhalten des Wahrscheinlichkeitsquotienten von der Größenbeziehung der Parameter, genauer davon abhängt, ob

$$\gamma_0 < \gamma_1 \quad \text{oder} \quad \gamma_0 > \gamma_1$$

gilt.

Damit erhalten wir bei diesen Verteilungen ein einheitliches Monotonieverhalten des Wahrscheinlichkeitsquotienten für alle einseitigen Testprobleme:

- (a)  $H_0 : \gamma \leq \tilde{\gamma}$  gegen  $H_1 : \gamma > \tilde{\gamma}$   
bzw.  
(b)  $H_0 : \gamma \geq \tilde{\gamma}$  gegen  $H_1 : \gamma < \tilde{\gamma}$

Bei (a) ist die Aufteilung des Parameterraums:

$$\Gamma_0 = (-\infty, \tilde{\gamma}], \quad \Gamma_1 = (\tilde{\gamma}, \infty)$$

bei (b)

$$\Gamma_0 = [\tilde{\gamma}, \infty), \quad \Gamma_1 = (-\infty, \tilde{\gamma})$$

$\Gamma_1$  liegt also jeweils nur auf *einer* Seite von  $\Gamma_0$ , daher die Bezeichnung *einseitig*.

Es ist dann also bei der Ermittlung eines gleichmäßig besten Tests zu gegebenem Niveau Schritt 4 durchzuführen.

Bei den aufgeführten Beispielen ist die Maximalstelle jeweils der Schwellenwert  $\tilde{\gamma}$ .

## Beispiel:

### 1. Poisson-Verteilung

$$H_0 : \lambda \leq \tilde{\lambda} \quad \text{gegen} \quad H_1 : \lambda > \tilde{\lambda}$$

Für  $\lambda_0 < \lambda_1$  ist der Wahrscheinlichkeitsquotient monoton steigend in

$$T(x) = \sum_{i=1}^n x_i.$$

Der Test

$$(2) \quad \delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i \leq c \\ d_1 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i > c \end{cases}$$

mit  $c = 0, 1, 2, \dots$  ist also Kandidat für einen gleichmäßig besten Test zu einem noch zu bestimmenden, von  $c$  abhängigen Niveau.

Die Fehlerwahrscheinlichkeit 1. Art stimmt mit der Gütefunktion im Bereich  $\Gamma_0$  überein.

Gütefunktion von  $\delta_c^*$  :

$$\begin{aligned} G_{\delta_c^*}(\lambda) &= P_\lambda(\delta_c^*(X) = d_1) = P_\lambda\left(\sum_{i=1}^n X_i > c\right) \\ &= \sum_{k=c+1}^{\infty} P_\lambda\left(\sum_{i=1}^n X_i = k\right) = \sum_{k=c+1}^{\infty} \frac{(n\lambda)^k}{k!} e^{-n\lambda} \\ &= 1 - \sum_{k=0}^c \frac{(n\tilde{\lambda})^k}{k!} e^{-n\lambda} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \max_{\lambda \leq \tilde{\lambda}} G_{\delta_c^*}(\lambda) &= G_{\delta_c^*}(\tilde{\lambda}) \stackrel{!}{=} \alpha \\ \Rightarrow 1 - \sum_{k=0}^c \frac{(n\tilde{\lambda})^k}{k!} e^{-n\tilde{\lambda}} &= \alpha \\ \sum_{k=0}^c \frac{(n\tilde{\lambda})^k}{k!} e^{-n\tilde{\lambda}} &= 1 - \alpha \end{aligned}$$

gesucht ist  $(1 - \alpha)$ -Quantil der  $Poi(n\tilde{\lambda})$ -Verteilung



## 2. Normalverteilung

$$H_0 : \mu \geq \mu_0 \quad \text{gegen} \quad H_1 : \mu < \mu_0$$

Der Wahrscheinlichkeitsquotient ist einheitlich monoton fallend in  $\sum_{i=1}^n x_i$ .

$$(1) \quad \delta_{c'}^*(x) = \begin{cases} d_0 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i \geq c' \\ d_1 & T(x) = \sum_{i=1}^n x_i < c' \end{cases}$$

ist Kandidat für einen gleichmäßig besten Test zu gegebenem Niveau bei geeignetem gewähltem  $c'$ .

Häufig formuliert man diesen Test mit dem Stichprobenmittelwert

$$(1) \quad \delta_c^*(x) = \begin{cases} d_0 & \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \geq c \\ d_1 & \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i < c \end{cases}$$

**Gütefunktion:**

$$\begin{aligned} G_{\delta_c^*}(\mu) &= P_{\mu}(\delta_c^*(X) = d_1) = P_{\mu} \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i < c \right) \\ &= P_{\mu} \left( \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{c - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \right) = \Phi \left( \sqrt{n} \frac{c - \mu}{\sigma} \right) \end{aligned}$$

$\Phi$  ist als Verteilungsfunktion monoton steigend, also ist die Gütefunktion monoton fallend in  $\mu$ .

Maximalstelle:  $\mu_0$

Maximalwert:

$$\alpha_c = P_I(\bar{X} < c) = \Phi\left(\sqrt{n}\frac{c - \mu_0}{\sigma}\right)$$

$\delta_c^*$  ist also ein gleichmäßig bester Test zum Niveau  $\alpha_c$ .  
Zu einem vorgegebenem Niveau  $\alpha$  kann jetzt  $c$  so bestimmt werden, dass  $\alpha_c = \alpha$  ist:

$$\begin{aligned}\alpha_c = \Phi\left(\sqrt{n}\frac{c - \mu_0}{\sigma}\right) = \alpha &\iff \sqrt{n}\frac{c - \mu_0}{\sigma} = \Phi^{-1}(\alpha) \\ &\iff c = \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\Phi^{-1}(\alpha)\end{aligned}$$

### Zahlenbeispiel:

$$\mu_0 = 10, \sigma = 0.02, n = 10, \alpha = 0.05$$

$$u_{0.05} = -u_{0.95} = -1.645$$

$$c = 10 - \frac{0.02}{\sqrt{10}}1.645 = 9.990$$