

# 3 Testtheorie

**37. Beispiel** Maschine zur Produktion von Gewinderingen.

**Frage:** Wird in der Produktion ein Nennmaß  $\mu_0$  für den Innendurchmesser eingehalten?

**Daten:** Innendurchmesser  $x_1, \dots, x_n$  von  $n$  Gewinderingen.

**Annahme:** Innendurchmesser sind Realisierungen von unabhängigen normalverteilten ZVen mit Erwartungswert  $\mu$  und Varianz  $\sigma^2$ .

**1. Fall** Präzision der Maschine, gegeben durch  $\sigma^2$ , bekannt.

**2. Fall** Präzision der Maschine unbekannt.

Betrachte Testproblem, gegeben durch

- $(\Omega, \mathfrak{A}, P^\vartheta)_{\vartheta \in \Theta}$ ,
- Hypothese  $\emptyset \neq \Theta_0 \subsetneq \Theta$

(„der unbekannte Parameter liegt in  $\Theta_0$ “, „ $\vartheta \in \Theta_0$ “),

Stichprobe  $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$  ist Realisierung von  
 $X = (X_1, \dots, X_n)$ .

**38. Definition** Verwerfungsbereich  $R_n \in \mathfrak{B}_n$  definiert **Signifikanztest** zum Niveau  $\alpha \in ]0, 1[$  (für die Hypothese  $\Theta_0$ ), falls

$$\forall \vartheta \in \Theta_0 : P^\vartheta(\{X \in R_n\}) \leq \alpha.$$

**Entscheidung:** Lehne Hypothese genau dann ab, wenn  $x \in R_n$ .

Wahrscheinlichkeit des Fehlers 1. Art für jedes  $\vartheta \in \Theta$  beschränkt durch  $\alpha$ .

**39. Bemerkung** Um kleine Wahrscheinlichkeiten für Fehler 2. Art zu erreichen, sucht man Signifikanztest zu gegebenem Niveau  $\alpha$ , dessen Verwerfungsbereich  $R_n$  „möglichst groß“ ist.

In dieser Vorlesung keine Optimalitätsaussagen.

**40. Bemerkung** Formulierung eines Testproblems symmetrisch in  $\Theta_0$  (**Hypothese**) und  $\Theta \setminus \Theta_0$  (**Alternative**).  
Nicht so bei Signifikanztest.

**41. Beispiel** Signifikanztest zum Niveau  $\alpha$  für

- „ $\Theta_0 =$  schuldig“: Freispruch Schuldiger mit Wahrscheinlichkeit höchstens  $\alpha$ .
- „ $\Theta_0 =$  unschuldig“: Verurteilung Unschuldiger mit Wahrscheinlichkeit höchstens  $\alpha$ .

**42. Bemerkung** In der Regel (und oBdA) Verwerfungsbereich von der Form

$$R_n := \{g_n \in K_n\}$$

mit Borel-meßbarer Abbildung  $g_n : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  und  $K_n \in \mathfrak{M}$ .

Die ZV  $g_n(X)$  heißt in diesem Kontext **Teststatistik** und  $K_n$  **kritischer Bereich**.

Entscheidung: Lehne Hypothese genau dann ab, wenn  $g_n(x) \in K_n$ .

Verwende „plausible“ Teststatistik  $g_n(X)$ , deren Verteilungen

$P_{g_n(X)}^\vartheta$  für  $\vartheta \in \Theta_0$  (approximativ) bekannt sind.

### 43. Beispiel Normalverteilungsannahme mit bekannter

Varianz  $\sigma^2 > 0$ . Fortsetzung von Beispiel 37, 1. Fall.

Gegeben:  $\mu_0 \in \mathbb{R}$ . Entscheide, ob der unbekannte

Erwartungswert gleich  $\mu_0$  ist.

Formal:  $\Theta := \mathbb{R}$ ,  $P_{X_1}^\mu := \mathbf{N}(\mu, \sigma^2)$  und  $\Theta_0 := \{\mu_0\}$ .

Setze

$$g_n(x) := \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}.$$

Falls Hypothese korrekt, so ist  $g_n(X) \mathbf{N}(0, 1)$ -verteilt.

Also für  $k > 0$

$$\begin{aligned} P^{\mu_0}(\{|g_n(X)| \geq k\}) &= 1 - \Phi(k) + \Phi(-k) \\ &= 2(1 - \Phi(k)). \end{aligned}$$

Fazit:  $R_n = \{|g_n| \geq k\}$  definiert genau dann einen Signifikanztest zum Niveau  $\alpha$ , wenn  $2(1 - \Phi(k)) \leq \alpha$ , d.h.

$$k \geq \Phi^{-1}(1 - \alpha/2).$$

Klar: Fehlerwahrscheinlichkeiten 2. Art sind monoton wachsend in  $k$ . Man wählt also

$$k = \Phi^{-1}(1 - \alpha/2).$$

Speziell für  $\alpha = 0,05$  ergibt sich  $k = 1,96 \dots$

Entscheidung: Lehne Hypothese  $\Theta_0$  genau dann ab, wenn

$$\left| \bar{x}_n - \mu_0 \right| \geq \sigma / \sqrt{n} \cdot \Phi^{-1}(1 - \alpha/2).$$

Vgl. Satz 24.

**Bez. zweiseitiger Gauß-Test.**

Ausblick: einseitiges Testproblem gegeben durch  $\Theta_0 := ]-\infty, \mu_0]$ . Siehe

ÜBUNG.

**44. Beispiel** Fortsetzung von Bsp. 3, Geschlecht eines Neugeborenen. Widerlege die Annahme, daß Jungen und Mädchen mit gleicher Wahrscheinlichkeit geboren werden.

**Verteilungsannahme:**  $P_{X_1}^\vartheta = \mathbf{B}(1, \vartheta)$  mit  $\vartheta \in \Theta := ]0, 1[$ .

**Hypothese:**  $\Theta_0 = \{1/2\}$ .

**Teststatistik**

$$g_n(X) := \frac{\bar{X}_n - 1/2}{1/(2\sqrt{n})} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n \cdot 1/2}{1/2 \cdot \sqrt{n}}.$$

Beachte, daß  $n = 25\,171\,123$ . Also „ist“  $g_n(X)$  bzgl.  $P^{1/2}$  standard-normalverteilt.

Deshalb Gauß-Test, als **asymptotischer  $\alpha$ -Niveau-Test**: Lehne Hypothese genau dann ab, wenn

$$\left| \bar{x}_n - 1/2 \right| \geq 1/(2\sqrt{n}) \cdot \Phi^{-1}(1 - \alpha/2).$$

Für  $n = 25\,171\,123$  gilt  $1/(2\sqrt{n}) = 9.9 \dots 10^{-5}$  und man erhält

$\alpha$	$1/(2\sqrt{n}) \cdot \Phi^{-1}(1 - \alpha/2)$
$10^{-2}$	$2,56 \dots \cdot 10^{-4}$
$10^{-3}$	$3,27 \dots \cdot 10^{-4}$
$10^{-20}$	$9,30 \dots \cdot 10^{-4}$

Für das empirische Mittel  $\bar{x}_n = 0,4863 \dots$  der Daten gilt

$$|\bar{x}_n - 1/2| = 1,37 \dots \cdot 10^{-2}.$$

**45. Bemerkung** Genauer zu Wahrscheinlichkeiten für Fehler 2. Art bei zweiseitigem Gauß-Test. Sei  $\mu \neq \mu_0$  und

$$\mu_n := \sqrt{n} \cdot (\mu - \mu_0) / \sigma.$$

Dann ist  $g_n(X)$   $\mathbf{N}(\mu_n, 1)$ -verteilt bzgl.  $P^\mu$  und

$$\begin{aligned} & P^\mu(\{|g_n(X)| < k\}) \\ &= P^\mu(\{-k - \mu_n < g_n(X) - \mu_n < k - \mu_n\}) \\ &= \Phi(k - \mu_n) - \Phi(-k - \mu_n) =: a_n(\mu). \end{aligned}$$

Es gilt:

(i) Für jedes  $\mu \neq \mu_0$  konvergiert  $(a_n(\mu))_{n \in \mathbb{N}}$  sehr schnell gegen Null, siehe ÜBUNG.

(ii) Für jedes  $n \in \mathbb{N}$

$$\sup_{\mu \in \Theta \setminus \Theta_0} a_n(\mu) = 1 - \alpha.$$

Vgl. Seite 333.

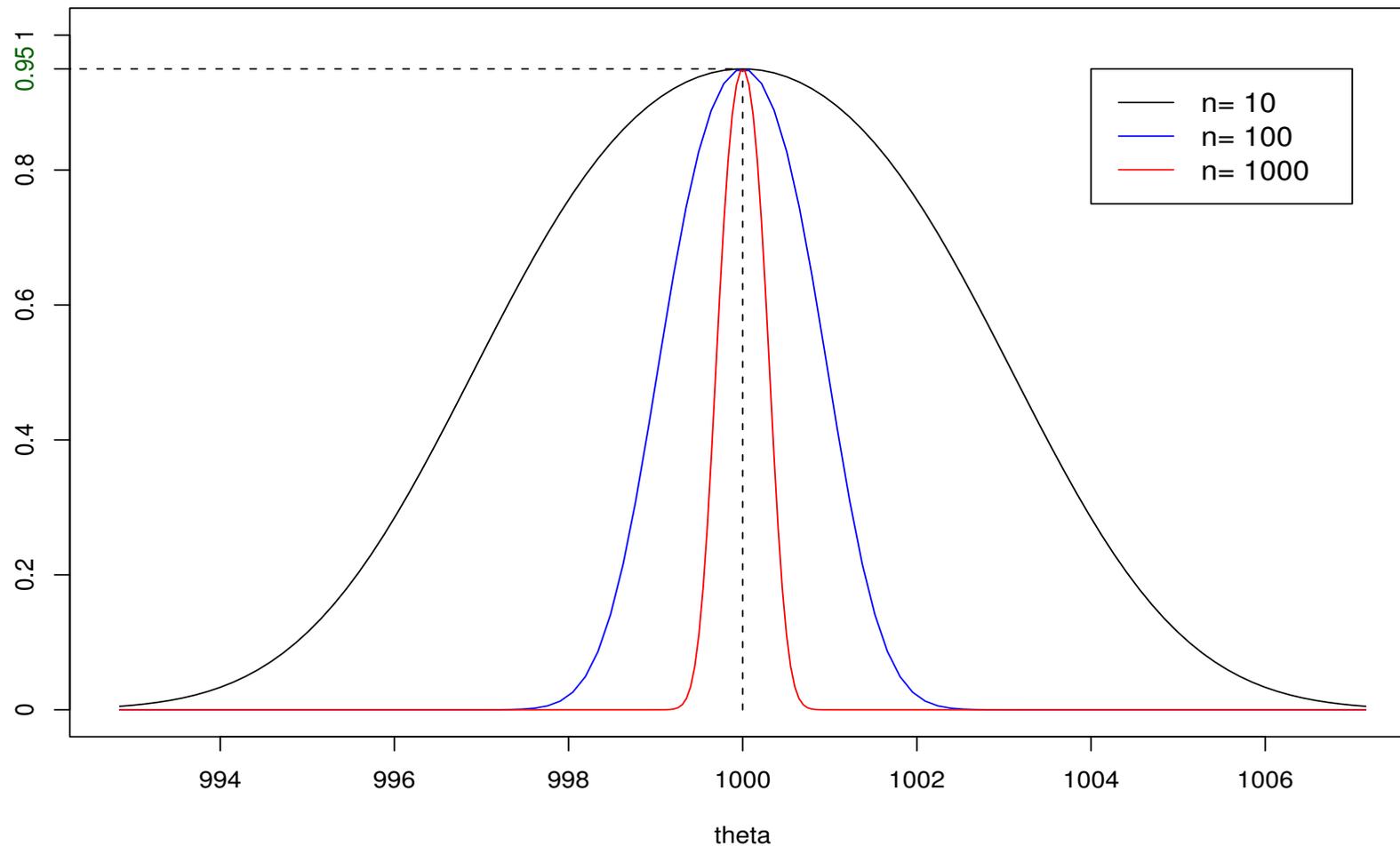
**46. Definition** Operationscharakteristik  $f$  eines durch Verwerfungsbereich  $R_n \in \mathfrak{B}_n$  gegebenen Tests

$$f : \Theta \rightarrow [0, 1]$$
$$\vartheta \mapsto P^\vartheta(\{X \notin R_n\}).$$

### 47. Bemerkung

- (i)  $f|_{\Theta \setminus \Theta_0}$ : Wahrscheinlichkeiten für Fehler 2. Art.
- (ii) Für Signifikanztest zum Niveau  $\alpha$ :  $f|_{\Theta_0} \geq 1 - \alpha$ .

**48. Beispiel** Operationscharakteristiken des zweiseitigen Gauß-Tests für  $\Theta_0 := \{1000\}$ ,  $\sigma^2 := 25$  und  $\alpha := 0,05$ .



Nun: **Normalverteilungsannahme** mit **unbekannter Varianz**.

Fortsetzung von Bsp. 37, 2. Fall.

Gegeben:  $\mu_0 \in \mathbb{R}$ . Entscheide, ob der unbekannte

Erwartungswert gleich  $\mu_0$  ist.

Formal:  $\Theta := \mathbb{R} \times ]0, \infty[$ ,  $P_{X_1}^{(\mu, \sigma)} := \mathbf{N}(\mu, \sigma^2)$  und

$\Theta_0 := \{\mu_0\} \times ]0, \infty[$ .

Betrachte die Teststatistik

$$g_n(X) := \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{\sqrt{v_n(X)/n}},$$

wähle  $t_{n-1;1-\alpha/2}$  als  $(1 - \alpha/2)$ -Quantil der  $t$ -Verteilung mit  $n - 1$  Freiheitsgraden und definiere

$$R_n := \{|g_n| \geq t_{n-1;1-\alpha/2}\}.$$

Vgl. Satz 32.

#### **49. Satz** zweiseitiger $t$ -Test

Unter obiger Verteilungsannahme definiert der

Verwerfungsbereich  $R_n$  einen Signifikanztest zum Niveau  $\alpha$ .

*Beweis.* Wie in Bsp. 43. Unter Verwendung von Lemma 31.



Nun: Zufallsexperimente mit Werten in einer **endlichen Menge**

$M \subset \mathbb{R}^d$ . Teste,

- (i) ob Zufallsexperiment einer gegebenen Verteilung genügt,
- (ii) ob die Komponenten eines vektorwertigen Zufallsexperimentes unabhängig sind.

## **50. Beispiel**

- (i) Teste, ob ein Würfel fair ist.
- (ii) Teste, ob Einkommen und politische Präferenz unabhängig sind.

Im folgenden:

- $\emptyset \neq M \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich.
- $\Theta = \{(p_k)_{k \in M} \in [0, 1]^M : \sum_{k \in M} p_k = 1\}$  Menge der **Wahrscheinlichkeitsfunktionen** auf  $M$ .
- Für  $\mathbf{p} = (p_k)_{k \in M} \in \Theta$  ist die Verteilung von  $X_1$  unter  $P^{\mathbf{p}}$  gegeben durch

$$P_{X_1}^{\mathbf{p}}(\{k\}) = p_k.$$

Der Einfachheit halber:  $X_1, \dots, X_n$  nehmen nur Werte aus  $M$  an.

Zunächst Fragestellung (i), also

$$\Theta_0 = \{\mathbf{p}^0\}$$

für feste Wahrscheinlichkeitsfunktion  $\mathbf{p}^0 \in \Theta$  mit  $p_m^0 > 0$  für alle  $m \in M$ .

**51. Beispiel**  $M := \{1, \dots, 6\}$  und  $p_k^0 := 1/6$  für  $k \in M$  bei der Frage, ob Würfel fair. Siehe auch Bsp. 44.

Im folgenden oBdA  $M = \{1, \dots, m\}$  mit  $m \geq 2$ .

Betrachte die **absoluten Häufigkeiten** der Werte  $1, \dots, m$  in Stichprobe. Definiere  $H : M^n \rightarrow \mathbb{N}_0^m$  durch

$$H_k(x_1, \dots, x_n) := \sum_{i=1}^n 1_{\{k\}}(x_i)$$

für  $k = 1, \dots, m$ .

Naheliegend: Verwerfung der Hypothese  $\Theta_0$ , falls „Abstand“ von  $1/n \cdot H(x_1, \dots, x_n)$  und  $\mathbf{p}^0$  „groß“.

Dazu: Bestimmung der **Verteilung** des Zufallsvektors  $H(X)$ .

**52. Beispiel** Für  $M := \{1, 2\}$  gilt

$$H_1(X) = \sum_{i=1}^n \underbrace{1_{\{1\}}(X_i)}_{=: X'_i}.$$

Aus  $P_{X'_1}^{\text{P}} = \mathbf{B}(1, p_1)$  folgt  $H_1(X) \sim \mathbf{B}(n, p_1)$  bzgl.  $P^{\text{P}}$ .

Klar:  $H_2(X) = n - H_1(X)$ . Also für  $k \in \{0, \dots, n\}$

$$P^{\text{P}}(\{H(X) = (k, n - k)\}) = \binom{n}{k} \cdot p_1^k \cdot p_2^{n-k}.$$

**53. Bemerkung** Analog folgt allgemein  $H_k(X) \sim \mathbf{B}(n, p_k)$

bzgl.  $P^{\text{P}}$ . Beachte: die Komponenten  $H_k(X)$  des

Zufallsvektors  $H(X)$  sind nicht unabhängig.

**54. Satz** Für  $p \in \Theta$  und  $h \in \mathbb{N}_0^m$  gilt

$$P^p(\{H(X) = h\}) = n! \cdot \prod_{k=1}^m \frac{p_k^{h_k}}{h_k!}$$

falls  $\sum_{k=1}^m h_k = n$ .

Andernfalls gilt  $P^p(\{H(X) = h\}) = 0$ .

*Beweis.* Klar:  $P^p(\{H(X) = h\}) = 0$ , falls  $\sum_{k=1}^m h_k \neq n$ .

Im folgenden gelte  $\sum_{k=1}^m h_k = n$ .

Für  $x \in M^n$  mit  $H(x) = h$

$$P^{\mathbf{P}}(\{X = x\}) = p_{x_1} \cdots p_{x_n} = \prod_{k=1}^m p_k^{h_k}.$$

Anzahl Stichproben mit absoluten Häufigkeiten  $h_k$

$$\begin{aligned} & |\{x \in M^n : H(x) = h\}| \\ &= \binom{n}{h_1} \cdot \binom{n - h_1}{h_2} \cdots \binom{n - (h_1 + \cdots + h_{m-1})}{h_m} \\ &= \frac{n!}{h_1! \cdots h_m!}. \end{aligned}$$

Fazit:

$$P^{\mathbf{P}}(\{H(X) = h\}) = \sum_{x \in M^n, H(x)=h} P^{\mathbf{P}}(\{X = x\}) = n! \cdot \prod_{k=1}^m \frac{p_k^{h_k}}{h_k!}$$

**55. Definition**  $m$ -dimensionaler Zufallsvektor  $Y$  auf  $(\Omega, \mathfrak{A}, P)$  **multinomialverteilt** mit Parametern  $n, m \in \mathbb{N}$  und  $\mathbf{p} \in [0, 1]^m$ , wobei  $\sum_{k=1}^m p_k = 1$ , falls

$$P(\{Y = y\}) = \begin{cases} n! \cdot \prod_{k=1}^m \frac{p_k^{y_k}}{y_k!}, & \text{falls } y \in \mathbb{N}_0^m \text{ mit } \sum_{k=1}^m y_k = n \\ 0, & \text{andernfalls.} \end{cases}$$

Bez.:  $Y \sim \mathbf{M}(n, m, \mathbf{p})$ .

**56. Bemerkung** Satz 54 zeigt: Bzgl.  $P^{\mathbf{p}}$  gilt  $H(X) \sim \mathbf{M}(n, m, \mathbf{p})$ .

**57. Beispiel** 12 Würfe eines fairen Würfels. Für  $n := 12$ ,  
 $m := 6$  und  $\mathbf{p} := (1/6, \dots, 1/6)$

$$\begin{aligned} & \mathbf{M}(12, 6, \mathbf{p})(\{(3, 0, 0, 2, 6, 1)\}) \\ &= \frac{12!}{3! \cdot 2! \cdot 6!} \cdot 6^{-12} = 2,54 \dots 10^{-5} \end{aligned}$$

und

$$\begin{aligned} & \mathbf{M}(12, 6, \mathbf{p})(\{(2, 2, 2, 2, 2, 2)\}) \\ &= \frac{12!}{2^6} \cdot 6^{-12} = 3,43 \dots 10^{-3}. \end{aligned}$$

**58. Bemerkung** Satz 54 ermöglicht prinzipiell die Konstruktion eines **Signifikanztests** zum Niveau  $\alpha$  für  $\Theta_0 = \{\mathbf{p}^0\}$ : Wähle (möglichst kleine endliche) Menge  $A \subset \mathbb{N}_0^m$  mit

$$P^{\mathbf{p}^0}(\{H(X) \in A\}) \geq 1 - \alpha$$

und verwende den **Verwerfungsbereich**

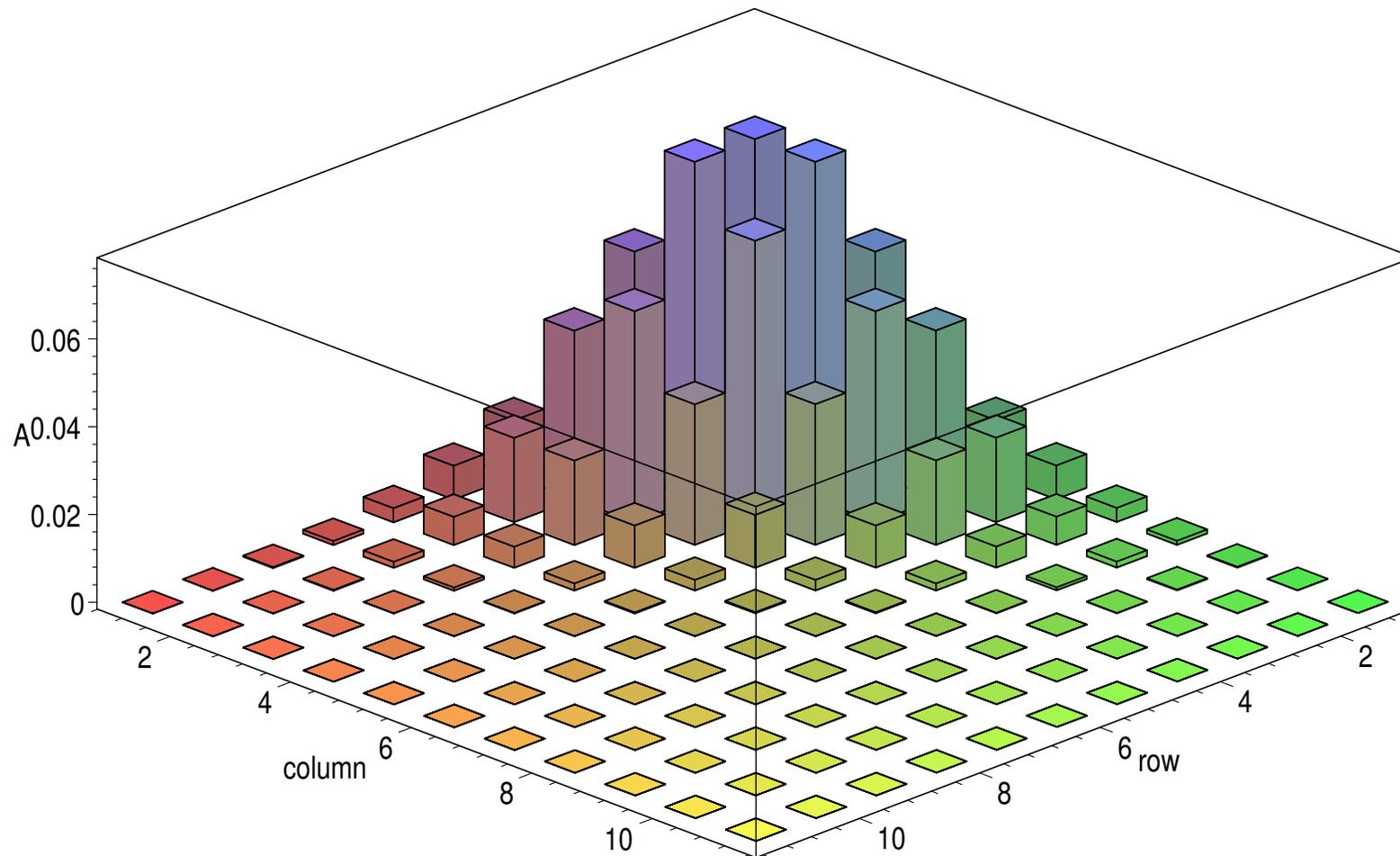
$$R_n := \{H \notin A\}.$$

Allg. Prinzip bei diskreten Teststatistiken.

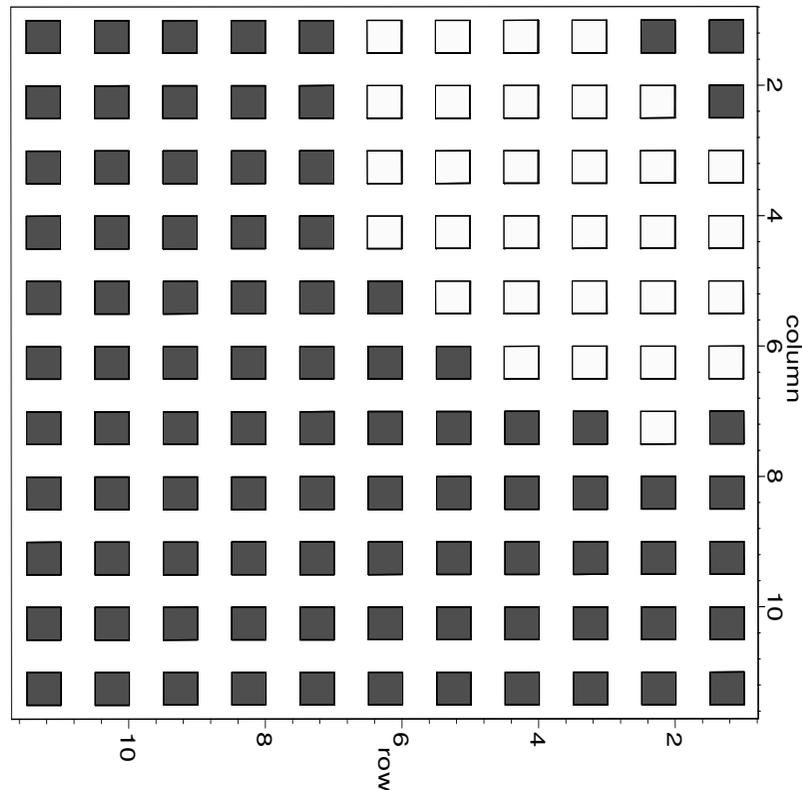
**59. Beispiel** Multinomialverteilung mit  $m = 3$ . Dargestellt ist

$$(h_1, h_2) \mapsto M(n, m, \mathbf{p})(\{(h_1, h_2, n - (h_1 + h_2))\})$$

für  $n = 10$ ,  $\mathbf{p} = (1/4, 1/4, 1/2)$ .



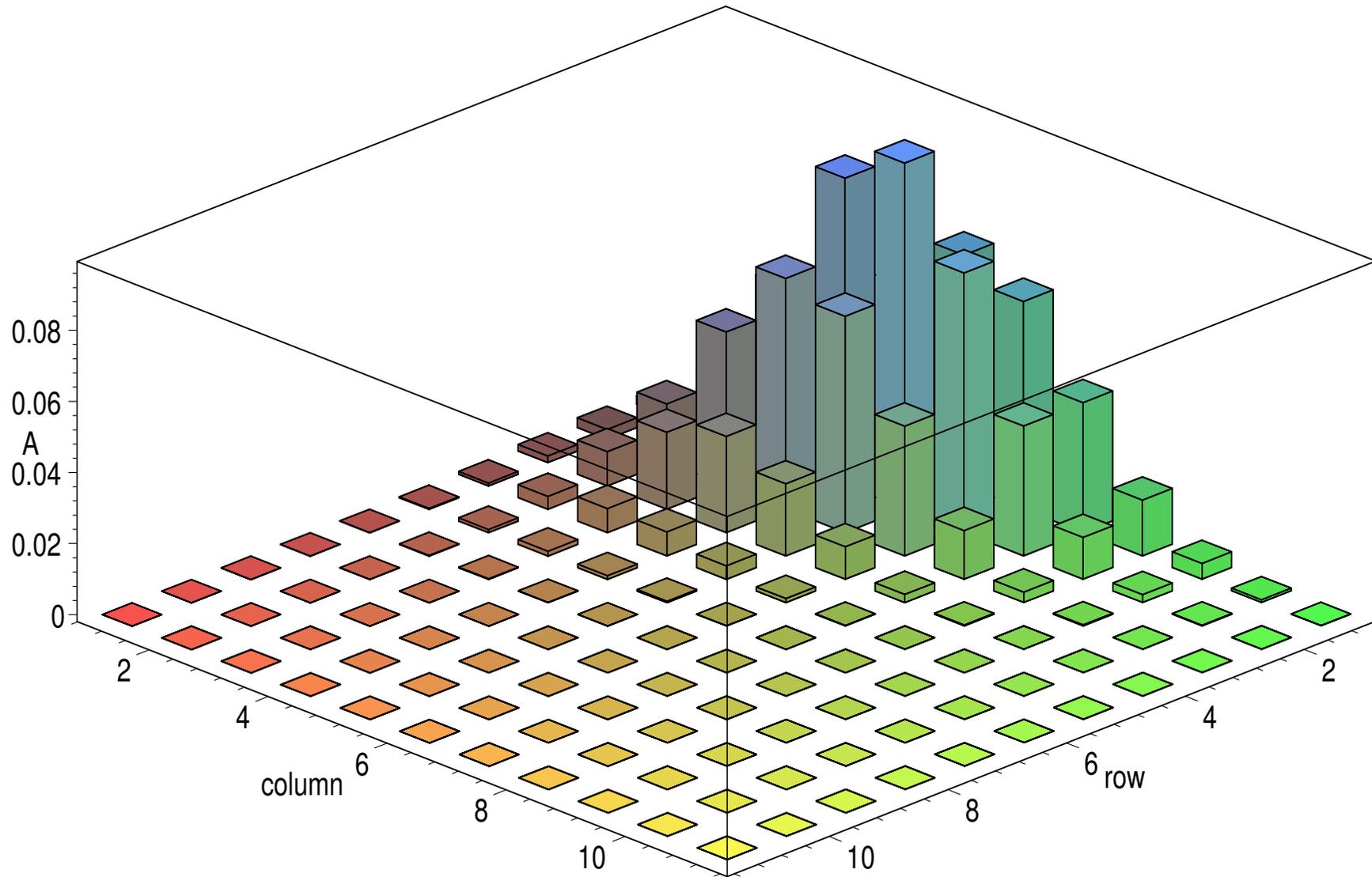
Eine optimale Wahl des Verwerfungsbereiches für  $\alpha = 0,05$ .



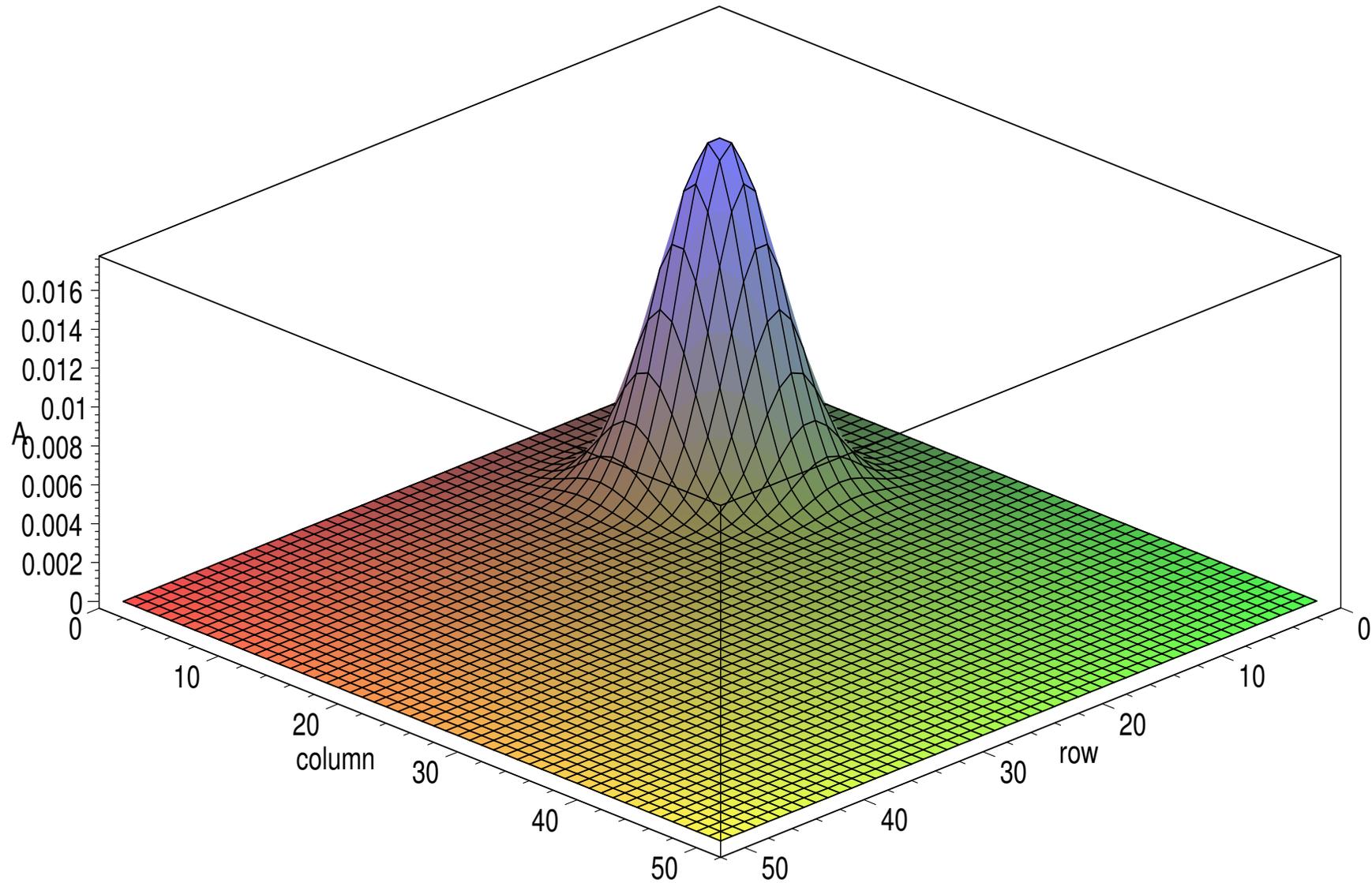
Verwirf die Hypothese genau dann, wenn  $(h_1, h_2)$  „schwarz markiert“.

Auf diese Weise:  $P^{\mathbb{P}^0}(\{X \in R_n\}) = 0,0488 \dots$

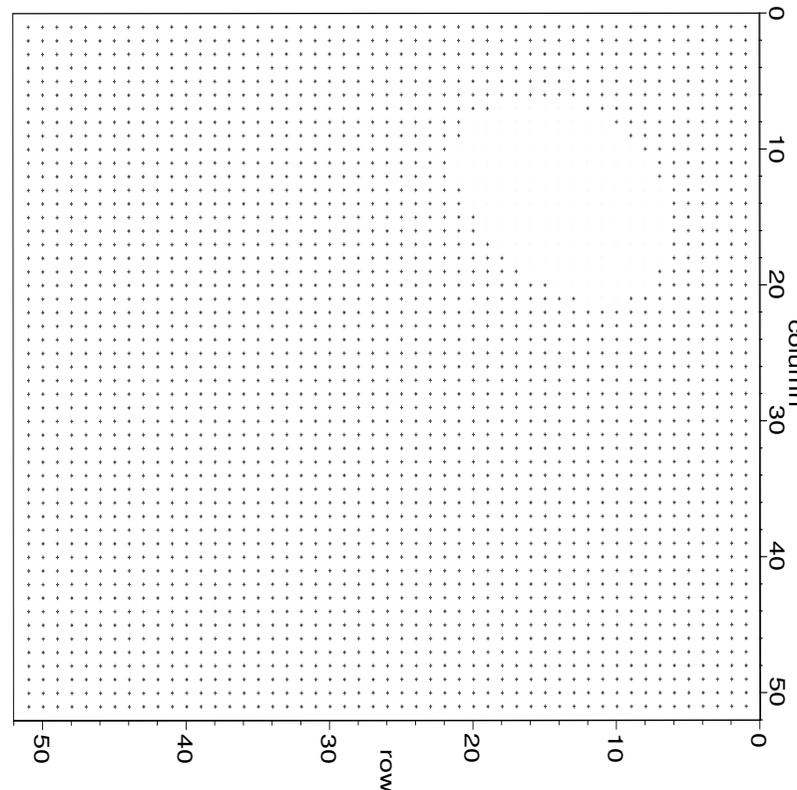
Multinomialverteilung:  $n = 10$ ,  $m = 3$ ,  $\mathbf{p} = (1/8, 3/8, 1/2)$



Multinomialverteilung:  $n = 50$ ,  $m = 3$ ,  $\mathbf{p} = (1/4, 1/4, 1/2)$ . (Mit Interpolation.)



Eine optimale Wahl des Verwerfungsbereiches für  $\alpha = 0,05$ .



Verwirf die Hypothese genau dann, wenn  $(h_1, h_2)$  „schwarz markiert“.

Auf diese Weise:  $P^{P^0}(\{X \in R_n\}) = 0,0497 \dots$

Nachteile der Vorgehensweise gem. Bem. 58: Abhängigkeit von  $n$ ,  $m$  und  $\mathbf{p}^0$  und hoher Rechenaufwand, falls  $n$  groß.

Deshalb: **asymptotischer**  $\alpha$ -Niveau-Test, siehe auch Seite 383.

Beachte:  $H$  und  $X$  hängen von  $n$  ab.

Definiere **Teststatistik**  $Q(H(X))$  mit  $Q : \mathbb{N}_0^m \rightarrow \mathbb{R}$  definiert durch

$$Q(h) = \sum_{k=1}^m \frac{(h_k - n \cdot p_k^0)^2}{n \cdot p_k^0}.$$

Untersuche Konvergenz der Verteilung von  $Q(H(X))$  bzgl.  $P^{\mathbf{p}^0}$  für  $n \rightarrow \infty$ .

Motivation (partiell): starkes Gesetz der großen Zahlen zeigt, daß

$H_k(X)/n$   $P^{\mathbf{p}^0}$ -f.s. gegen  $P^{\mathbf{p}^0}(\{X_1 = k\}) = p_k^0$  konvergiert.

**60. Definition** Sei  $d \in \mathbb{N}$ . ZV  $Y$  mit Dichte

$$f_Y(x) = \frac{1}{2^{d/2} \cdot \Gamma(d/2)} \cdot x^{d/2-1} \cdot \exp(-x^2/2),$$

falls  $x > 0$ , und  $f_Y(x) = 0$  andernfalls heißt  $\chi^2$ -verteilt mit  $d$  Freiheitsgraden.

Bez.:  $Y \sim \chi_d^2$ .

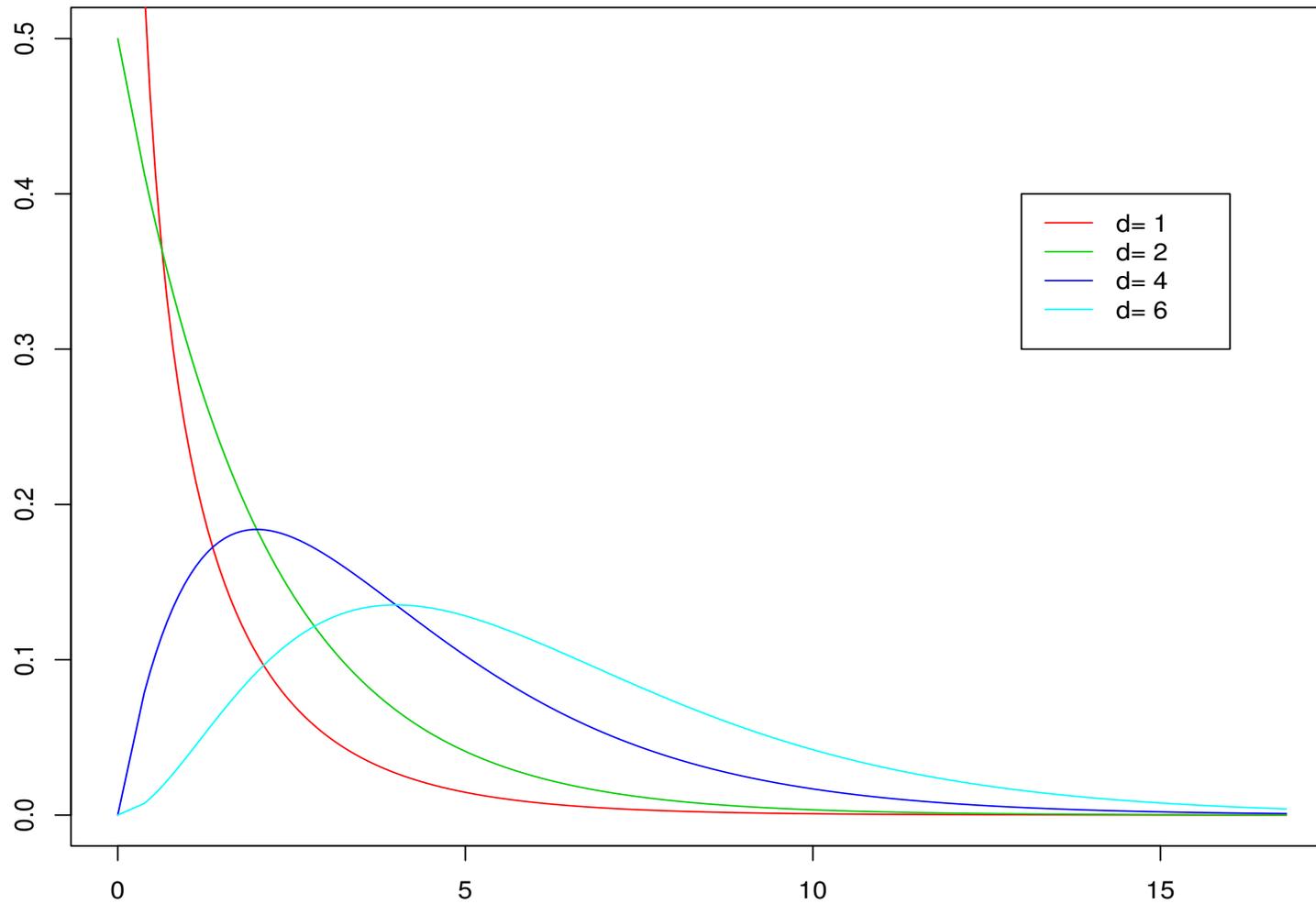
**61. Bemerkung** Für iid-ZVen  $Y_1, \dots, Y_d$  mit  $Y_1 \sim \mathbf{N}(0, 1)$

und

$$Y := \sum_{i=1}^d Y_i^2$$

gilt  $Y \sim \chi_d^2$ . Siehe Krengel (1998, §13).

## 62. Beispiel Dichte von $\chi_d^2$ für $d = 1, 2, 4, 6$ .



**63. Satz** Gelte

$$Z_n \sim \mathbf{M}(n, m, \mathbf{p})$$

für  $m \geq 2$  und  $\mathbf{p} \in [0, 1]^m$ , wobei  $\sum_{k=1}^m p_k = 1$ , sowie

$$Y \sim \chi_{m-1}^2.$$

Dann

$$Q(Z_n) \xrightarrow{d} Y.$$

*Beweis.* Siehe Krenzel (1998, §13).

□

Wähle  $\chi_{m-1;1-\alpha}^2$  als  $(1 - \alpha)$ -Quantil der  $\chi^2$ -Verteilung mit  $m - 1$  Freiheitsgraden und definiere

$$R_n := \{Q \circ H \geq \chi_{m-1;1-\alpha}^2\}.$$

Vgl. Satz 32.

#### 64. Satz $\chi^2$ -Anpassungstest

Unter der Verteilungsannahme von Seite 393 definiert der Verwerfungsbereich  $R_n$  einen Signifikanztest zum asymptotischen Niveau  $\alpha$  für  $\Theta_0 = \{\mathbf{p}^0\}$ , d.h.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^{\mathbf{p}^0}(\{X \in R_n\}) = \alpha.$$

*Beweis.* Sei  $F$  die Verteilungsfunktion von  $\chi_{m-1}^2$ . Es gilt

$$\{X \in R_n\} = \{Q(H(X)) \geq \chi_{m-1;1-\alpha}^2\}.$$

Da  $F$  stetig, folgt mit Satz 63

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^{\mathbb{P}^0}(\{X \in R_n\}) = 1 - F(\chi_{m-1,1-\alpha}^2) = \alpha.$$

□

**65. Beispiel** Fortsetzung von Bsp. 59 mit  $\Theta_0 = \{\mathbf{p}^0\}$  für  $m := 3$  und für  $\mathbf{p}^0 := (1/4, 1/4, 1/2)$ .

Wähle  $\alpha := 0,05$ . Somit  $\chi_{m-1;1-\alpha}^2 = 5,99 \dots$

Für  $n := 10$  und  $H(x_1, \dots, x_n) := (0, 1, 9)$  ergibt sich

$$Q(H(x_1, \dots, x_n)) = 33/5 = 6,6 \geq \chi_{m-1;1-\alpha}^2,$$

so daß die Hypothese  $\Theta_0$  verworfen wird.

Für  $n := 50$  und  $H(x_1, \dots, x_n) := (9, 15, 26)$  ergibt sich

$$Q(H(x_1, \dots, x_n)) = 38/25 = 1,52 < \chi_{m-1;1-\alpha}^2,$$

so daß die Hypothese  $\Theta_0$  nicht verworfen wird.

**66. Bemerkung** Anwendung des  $\chi^2$ -Anpassungstests im Falle **absolutstetiger Verteilungen** auf  $\mathbb{R}^d$ .

Hypothese: unbekannte Verteilung von  $X_1$  ist gleich  $P_0$ .

Wähle  $m \in \mathbb{N}$  und p.d. Mengen  $B_k \in \mathfrak{B}_d$  mit

$\bigcup_{k=1}^m B_k = \mathbb{R}^d$ . Definiere

$$X'_i := \sum_{k=1}^m k \cdot 1_{B_k}(X_i)$$

und betrachte  $\Theta_0 = \{\mathbf{p}^0\}$  mit

$$p_k^0 := P_0(B_k).$$

**67. Beispiel** Frage: Liefert Ihr Zufallszahlengenerator auf  $[0, 1]$  gleichverteilte Zufallszahlen?

Also  $P_0 := \mathbf{U}([0, 1])$ . Wähle

$$B_1 := ]-\infty, 1/m], \quad B_m := ]1 - 1/m, \infty[$$

und für  $k = 2, \dots, m - 1$

$$B_k := ](k - 1)/m, k/m].$$

Somit für  $k = 1, \dots, m$

$$p_k^0 := P_0(B_k) = 1/m.$$

Nun Fragestellung (ii):

Sind die Komponenten eines 2-dimensionalen  
Zufallsvektors unabhängig?

Ohne Beschränkung der Allgemeinheit

$$M = \underbrace{\{1, \dots, m^{(1)}\}}_{=:M^{(1)}} \times \underbrace{\{1, \dots, m^{(2)}\}}_{=:M^{(2)}}$$

Also wie oben

$$\Theta = \left\{ \mathbf{p} = (p_{k,\ell})_{(k,\ell) \in M} \in [0, 1]^M : \sum_{k,\ell \in M} p_{k,\ell} = 1 \right\},$$

$$P_{X_1}^{\mathbf{p}}(\{(k, \ell)\}) = p_{k,\ell}$$

Hier

$$\Theta_0 = \{ \mathbf{p} \in \Theta : \exists \text{ W'funktionen } \mathbf{p}^{(i)} \text{ auf } M^{(i)} : \\ \forall (k, \ell) \in M : p_{k,\ell} = p_k^{(1)} \cdot p_\ell^{(2)} \}$$

Wie oben  $H : M^n \rightarrow \mathbb{N}_0^{m^{(1)} \times m^{(2)}}$  Matrix der absoluten Häufigkeiten (**Kontingenztafel**).

Bez.: für  $h \in \mathbb{N}_0^{m^{(1)} \times m^{(2)}}$ ,  $k \in M^{(1)}$  und  $\ell \in M^{(2)}$

$$h_{\bullet, \ell} = \sum_{k=1}^{m^{(1)}} h_{k, \ell}, \quad h_{k, \bullet} = \sum_{\ell=1}^{m^{(2)}} h_{k, \ell}.$$

Analog für ZVen.

**68. Beispiel** Siehe Lehn, Wegmann (2004, p. 172). Hier gilt  $m^{(1)} = 5, m^{(2)} = 4$ .

Definiere Teststatistik  $Q(H(x)) = Q_n(H_n(x))$  mit  $Q : \mathbb{N}_0^{m^{(1)} \times m^{(2)}} \rightarrow \mathbb{R}$  durch

$$Q(h) = \sum_{k=1}^{m^{(1)}} \sum_{\ell=1}^{m^{(2)}} \frac{(h_{k,\ell} - h_{k,\bullet} \cdot h_{\bullet,\ell}/n)^2}{h_{k,\bullet} \cdot h_{\bullet,\ell}/n}.$$

Motivation (partiell): starkes Gesetz der großen Zahlen zeigt

- $H_{k,\ell}(X)/n$  konvergiert  $P^{\mathbb{P}}$ -f.s. gegen  $p_{k,\ell}$ ,
- $H_{k,\bullet}(X) \cdot H_{\bullet,\ell}(X)/n^2$  konvergiert  $P^{\mathbb{P}}$ -f.s. gegen  $p_{k,\bullet} \cdot p_{\bullet,\ell}$ .

Für  $\mathbf{p} \in \Theta_0$  gilt  $p_{k,\ell} = p_{k,\bullet} \cdot p_{\bullet,\ell}$ , und somit konvergiert

$H_{k,\ell}(X)/n - H_{k,\bullet}(X) \cdot H_{\bullet,\ell}(X)/n^2$   $P^{\mathbb{P}}$ -f.s. gegen 0.

**69. Satz** Für  $\mathbf{p} \in \Theta_0$  gilt

$$Q_n(H_n(X)) \xrightarrow{d} Y,$$

wobei  $Y \sim \chi^2_{(m^{(1)}-1) \cdot (m^{(2)}-1)}$ .

*Beweis.* Siehe Krengel (1998, §13). □

Wähle  $c = \chi^2_{(m^{(1)}-1) \cdot (m^{(2)}-1); 1-\alpha}$  als  $(1 - \alpha)$ -Quantil der  $\chi^2$ -Verteilung mit  $(m^{(1)} - 1) \cdot (m^{(2)} - 1)$  Freiheitsgraden und definiere

$$R_n = \{Q_n \circ H_n \geq c\}$$

### 70. Satz $\chi^2$ -Unabhängigkeitstest

Unter obigen Verteilungsannahmen definiert der Verwerfungsbereich  $R_n$  einen Signifikanztest zum asymptotischen Niveau  $\alpha$ , d.h.

$$\forall \mathbf{p} \in \Theta_0 : \lim_{n \rightarrow \infty} P^{\mathbf{p}}(\{X \in R_n\}) = \alpha.$$

*Beweis.* Wie für Satz 64.



**71. Beispiel** Fortsetzung von Bsp. 68 mit  $\alpha = 0, 1$ .

Es folgt  $c = 21, 06$ , und ferner gilt  $Q(H(x)) = 14, 40$ , so daß  $\Theta_0$  nicht verworfen wird.