

Spicker

STOCHASTIK

Mitschrift von

Falk-Jonatan Strube

Vorlesung von

Prof. Dr. Fabian Schwarzenberger

5. Mai 2017

1 WAHRSCHEINLICHKEITSRECHNUNG

1.1 EREIGNISSE UND WAHRSCHEINLICHKEIT

1.1.1 WAHRSCHEINLICHKEIT

Regeln:

- $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$
- $\mathbb{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbb{P}(A)$
- $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$
 $\mathbb{P}(A \cup B \cup C) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(C) - \mathbb{P}(A \cap B) - \mathbb{P}(A \cap C) - \mathbb{P}(B \cap C) + \mathbb{P}(A \cap B \cap C)$

1.1.2 BEDINGTE WAHRSCHEINLICHKEIT

$$\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

- Falls A und B disjunkt, gilt $\mathbb{P}(A|B) = 0$
- $\mathbb{P}(\bar{A}|B) = 1 - \mathbb{P}(A|B)$
- $\mathbb{P}(A_1 \cup A_2|B) = \mathbb{P}(A_1|B) + \mathbb{P}(A_2|B) - \mathbb{P}(A_1 \cap A_2|B)$
- Multiplikationssatz:

$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B|A) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}(A|B)$$

- Mit Bedingung:
 - $\bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$
 - $B_i \cap B_j = \emptyset$ für $i \neq j$
 - $\mathbb{P}(B_i) > 0$ für alle $i = 1, \dots, n$

gilt totale WK:

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A|B_i) \cdot \mathbb{P}(B_i) \quad \text{Anwendung: } \mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A|B) \cdot \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A|\bar{B}) \cdot \mathbb{P}(\bar{B})$$

und Satz von Bayes:

$$\mathbb{P}(B_j|A) = \frac{\mathbb{P}(A|B_j) \cdot \mathbb{P}(B_j)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\mathbb{P}(A|B_j) \cdot \mathbb{P}(B_j)}{\sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A|B_i) \cdot \mathbb{P}(B_i)}$$



1.1.3 UNABHÄNGIGKEIT

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$$

1.2 ZUFALLSVARIABLEN

1.2.1 VERTEILUNGSFUNKTION

$$F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1], \quad F_X(x) := \mathbb{P}(X \leq x)$$

1.2.2 DISKRETE UND STETIGE ZUFALLSVARIABLE

Dichtefunktion:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(a < X < b) &= \mathbb{P}(a \leq X \leq b) = \mathbb{P}(a \leq X < b) = \mathbb{P}(a < X \leq b) \\ &= F(b) - F(a) \\ &= \int_a^b f(x) dx \end{aligned}$$

1.2.3 ERWARTUNGSWERT UND VARIANZ

Diskret:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_i x_i \cdot p_i = \sum_i x_i \cdot f(x_i)$$

$$\text{Var}(X) = \sum_i (x_i - \mathbb{E}(X))^2 \cdot p_i = \sum_i (x_i - \mathbb{E}(X))^2 f(x_i)$$

Stetig:

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx$$

$$\text{Var}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mathbb{E}(X))^2 f(x) dx$$

Allgemein:

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2$$

- $\mathbb{E}(a + bX) = a + b\mathbb{E}(X)$

- $\text{Var}(a + bX) = b^2 \text{Var} X$



1.2.4 KOVARIANZ UND UNABHÄNGIGKEIT

- $\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}X)(Y - \mathbb{E}Y)) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}X \cdot \mathbb{E}Y$ die KOVARIANZ von X und Y .
- $\rho_{X,Y} := \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)}\sqrt{\text{Var}(Y)}}$ der KORRELATIONSKOEFFIZIENT.
- X und Y UNKORRELIERT, wenn $\rho_{X,Y} = 0$ (also wenn $\text{Cov}(X, Y) = 0$)
- X und Y unabhängig $\Rightarrow \mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}X \cdot \mathbb{E}Y$
- $\mathbb{E}(aX + bY) = a\mathbb{E}(X) + b\mathbb{E}(Y)$
- $\text{Var}(X \pm Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) \pm \text{Cov}(X, Y)$
- $\text{Cov}(aX + bY, Z) = a \text{Cov}(X, Z) + b \text{Cov}(Y, Z)$
- $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$

1.3 SPEZIELLE VERTEILUNGEN

1.3.1 SPEZIELLE DISKRETE VERTEILUNGEN

1.3.1.1 BERNOULLI VERTEILUNG

Genau 2 Werte!

- $\mathbb{P}(X = 1) = p$, $\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p = q$ und $X \sim \text{Ber}(p)$
- Erwartungswert: $\mathbb{E}(X) = 0 \cdot q + 1 \cdot p = p$
- Varianz: $\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2 = 0^2 \cdot q + 1^2 \cdot p - p^2 = pq$
- Standardabweichung: $\sigma_X = \sqrt{pq}$

1.3.1.2 BINOMIALVERTEILUNG

$$p_i = \mathbb{P}(X = i) = \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}, \quad i = 0, \dots, n$$

- $X \sim \text{Bin}(n, p)$
- Erwartungswert: $\mathbb{E}(X) = np$
- Varianz: $\text{Var}(X) = np(1-p)$

1.3.1.3 DISKRETE GLEICHVERTEILUNG

$$\mathbb{P}(X = x_1) = \dots = \mathbb{P}(X = x_n) = \frac{1}{n}$$

- $X \sim U(T)$
- Erwartungswert: $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$
- Varianz: $\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 + \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right)^2$
- faire Münze, fairer Würfel, ...



1.3.1.4 HYPERGEOMETRISCHE VERTEILUNG

$$p_m := \mathbb{P}(X = m) = \frac{\binom{M}{n} \binom{N-M}{n-m}}{\binom{N}{n}}$$

- $X \sim \text{Hyp}(N, M, n)$
- Erwartungswert und Varianz:
$$\mathbb{E}(X) = n \frac{M}{N} \quad \text{Var}(X) = n \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}$$
- Stichprobe ohne Zurücklegen (bspw. Qualitätskontrolle, Lotto)
 - N Objekte, davon M mit bestimmten Merkmal (bspw. Ausschuss, Gewinnzahl)
 - n Objekte werden entnommen
 - $X \dots$ Anzahl der Objekte unter den n entnommenen, die das Merkmal besitzen

$$\Rightarrow X \sim \text{Hyp}(N, M, n)$$

1.3.1.5 GEOMETRISCHE VERTEILUNG

Kann nur die Werte $1, 2, \dots$ annehmen.

$$p_m := \mathbb{P}(X = m) = p(1-p)^{m-1} \quad m = 1, 2, \dots$$

- $X \sim \text{Geo}(p)$
- Varianz: $\text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}$
- Anwendung: Anzahl der Versuche BIS DER ERSTE ERFOLG EINTRITT, bei hintereinander ausführen von unabhängigen identischen Bernoulli Zufallsexperimenten.

1.3.1.6 POISSON-VERTEILUNG

Kann nur die Werte $1, 2, \dots$ annehmen.

$$p_m := \mathbb{P}(X = m) = \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda} \quad m = 0, 1, 2, \dots$$

- $X \sim \text{Poi}(\lambda)$
- Erwartungswert: $\mathbb{E}(X) = \lambda$
- Varianz: $\text{Var}(X) = \lambda$
- Anwendung: Bedientheorie, Zuverlässigkeitstheorie
 - Anzahl der Kunden pro Zeiteinheit
 - Anzahl der Störungen im Produktionsprozess eines Betriebs pro Zeiteinheit



1.3.2 SPEZIELLE STETIGE VERTEILUNGEN

1.3.2.1 STETIGE GLEICHVERTEILUNG

$$\mathbb{P}(X \in J) = \frac{|J|}{|I|}$$

- $X \sim U(I)$
- Sei $a < b$. Ein Intervall I kann die Form (a, b) , $[a, b]$, $[a, b)$ oder $(a, b]$ haben. Dann gilt $|I| = b - a$. Ist I von dieser Form, so gilt:
- $\mathbb{E}(X) = \frac{a+b}{2}$, $\text{Var}(X) = \frac{1}{12}(b-a)^2$
- Dichte und Verteilungsfunktion:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}, \quad F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & a < x < b \\ 1 & x \geq b \end{cases}$$

1.3.2.2 NORMALVERTEILUNG

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

- $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- $\mathbb{E}(X) = \mu$
- $\text{Var}(X) = \sigma^2$

1.3.2.3 EXPONENTIALVERTEILUNG

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \exp(-\lambda x) & \text{falls } x \geq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

- $X \sim \text{Exp}(\lambda)$
- $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$, $\text{Var}(X) = \frac{1}{\lambda^2}$
- Verteilungsfunktion:

$$F(x) = \begin{cases} 1 - \exp(-\lambda x) & \text{falls } x \geq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

- Anwendung: Bedientheorie, Zuverlässigkeitstheorie, Verteilung von Zeitdauern wie Lebenszeiten, Reparaturzeiten, Wartezeiten, ...

1.3.2.4 χ^2 -VERTEILUNG

$$f_n(x) = \begin{cases} \frac{x^{\frac{n}{2}-1} \exp\left(-\frac{x}{2}\right)}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} & \text{falls } x > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \quad (x \in \mathbb{R})$$

- $X \sim \chi^2(n)$
- $\mathbb{E}(X) = n$, $\text{Var}(X) = 2n$
- Statistik, insbesondere Testtheorie



1.3.2.5 T-VERTEILUNG

$$f_n(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\sqrt{n\pi}\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} \quad (x \in \mathbb{R})$$

- $X \sim t(n)$
- falls $n > 1$: $\mathbb{E}(X) = 0$, für $n = 1$ existiert $\mathbb{E}(X)$ nicht
- falls $n > 2$: $\text{Var}(X) = \frac{n}{n-2}$, für $n = 1, 2$ existiert $\text{Var}(X)$ nicht
- Statistik, insbesondere Testtheorie

1.3.2.6 F-VERTEILUNG

$$f_{m,n}(x) = \begin{cases} m^{\frac{m}{2}} n^{\frac{n}{2}} \frac{\Gamma\left(\frac{m+n}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \cdot \frac{x^{\frac{m}{2}-1}}{(mx+n)^{\frac{m+n}{2}}} & \text{falls } x \geq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

- $X \sim F(m, n)$
- falls $n > 2$: $\mathbb{E}(X) = \frac{n}{n-2}$, für $n = 1, 2$ existiert $\mathbb{E}(X)$ nicht
- falls $n > 4$: $\text{Var}(X) = \frac{2n^2(m+n-2)}{m(n-2)^2(n-4)}$, für $n = 1, 2, 3, 4$ existiert $\text{Var}(X)$ nicht
- Statistik, insbesondere Testtheorie

1.4 GRENZWERTSÄTZE

Tschebyschew-Ungleichung

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}X| \geq a) \leq \frac{\text{Var}(X)}{a^2}.$$

1.4.1 DER ZENTRALE GRENZWERTSATZ

$$Z_n = \frac{S_n - \mathbb{E}S_n}{\sqrt{\text{Var} S_n}} = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n} \cdot \sigma}$$

Rechnung bspw.:

$$\mathbb{P}(S \leq ?) = \mathbb{P}(S - \mathbb{E}S \leq ? - \mathbb{E}S)$$

Moivre-Laplace:

$$\frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \stackrel{a}{\sim} \mathcal{N}(0, 1).$$



2 STATISTIK

2.1 DESKRIPTIVE STATISTIK

2.1.1 GRUNDBEGRIFFE

2.1.2 EINDIMENSIONALES DATENMATERIAL

2.1.2.1 STICHPROBENFUNKTIONEN

- (Stichproben-)Mittelwert:

$$\bar{X} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

- (Stichproben-)Streuung/Varianz

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

- (Stichproben-)Standardabweichung

$$S = \sqrt{S^2}$$

- Variationskoeffizient

$$V = \frac{S}{\bar{X}}$$

- α -Quantil \tilde{X}_α mittels

$$\tilde{X}_\alpha := \begin{cases} X_{(k)} & \text{falls } \alpha n \text{ keine ganze Zahl ist und} \\ & k \text{ kleinste ganze Zahl größer } \alpha n. \\ \frac{1}{2}(X_{(\alpha n)} + X_{(\alpha n+1)}) & \text{falls } \alpha n \text{ ganzzahlig.} \end{cases}$$

- Median := $\tilde{X}_{0,5}$

- Inter-Quartilsabstand (Inter-Quartil-Range)

$$IQR = \tilde{X}_{0,75} - \tilde{X}_{0,25}$$

2.1.3 ZWEIDIMENSIONALES DATENMATERIAL

- Stichprobenkovarianz:

$$S_{X,Y} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$$

- Stichproben-Korrelationskoeffizient (nach Pearson)

$$R_{X,Y} = \frac{S_{X,Y}}{S_X \cdot S_Y} \in [-1, 1]$$



$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov } X, Y}{\sigma_X \sigma_Y}.$$

Konkrete Stichprobe $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ mit $s_x \neq 0$ gegeben. Die Gerade

$$g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, g(x) = a_0 + a_1 x$$

mit

$$a_1 = r_{xy} \frac{s_y}{s_x} \text{ und } a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

ist die eindeutige Lösung des Minimierungsproblems.

2.2 SCHÄTZTHEORIE

2.3 TESTTHEORIE

- (0) Beschreibung der Zufallsvariablen, wie sie verteilt ist und was bekannt ist.
- (1) Wahl des Signifikanzniveaus $\alpha \in (0, 1)$
- (2) Aufstellen einer (Null-)hypothese
- (3) Konstruktion (und Berechnung) einer Testgröße

$$T = T(\mathbf{X})$$

- (4) Konstruktion eines kritischen Bereichs K mit der Eigenschaft

$$\mathbb{P}_\vartheta(T \in K) \leq \alpha \text{ für alle } \vartheta \in \Theta_0$$

- (5) Entscheidungsregel:

- Fall $t \in K$: Ablehnen der Nullhypothese H_0 (Test ist signifikant; $\varphi(\mathbf{x}) = 1$)
- Fall $t \notin K$: Auf Basis des durchgeführten Test ist nichts gegen die Nullhypothese einzuwenden (Test ist nicht signifikant; $\varphi(\mathbf{x}) = 0$).

