

# Mathe C4 – Merkhilfe

Marco Ammon

22. Juli 2018

## Definitionen (Skript, Kästchenaufgaben)

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

Seien  $X, Y$  ZV, dann gilt:

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Kov}(X, Y)$$

Seien  $X, Y$  stochastisch unabhängig, dann gilt:

$$\begin{aligned} \text{Kov}(X, Y) &= E(X \cdot Y) - (E(X) \cdot E(Y)) \\ P^{(X+Y)}(X + Y \leq z) &= \int_{-\infty}^z \int_{\mathbb{R}} f^{X,Y}(x, a - x) dx da \end{aligned}$$

Seien  $X, Y$  reellwertige ZV mit gemeinsamer Dichte  $f^{X,Y}$ , dann gilt:

$$\text{Kov}(X, Y) = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} (x - E(X))(y - E(Y)) f^{(X,Y)}(x, y) dy dx$$

Sei  $Z$  eine ZV,  $Y := g(Z)$  ebenfalls, dann gilt:

$$f^Y(y) = f^Z(g^{-1}(y)) \cdot \frac{d g^{-1}(y)}{dy}$$

## Regressionsgerade

$$g(x) = \frac{s_{xy}}{s_x^2} x + (\bar{y} - \frac{s_{xy}}{s_x^2} \bar{x})$$

# Integration mit Polarkoordinaten

$$\Phi : H \rightarrow G$$

$$H := [0, 1) \times [0, 2\pi)$$

$$\Phi(r, \phi) = \begin{pmatrix} r \cos \phi \\ r \sin \phi \end{pmatrix}$$

$$\det(J\Phi(r, \phi)) = r$$

$$\int_G f(x, y) dG = \int_H f(\underbrace{r \cos \phi}_x, \underbrace{r \sin \phi}_y) \cdot |r| dH$$

## Dichten

### diskret

Name	$f(k)$	$F(x)$	$E(X)$	$Var(X)$	$X + Y$
Laplace	$\frac{1}{N}$		$\frac{N+1}{2}$	$\frac{N^2-1}{12}$	
Bernoulli $B(p)$	$f(1) = p$		$p$	$p(1-p)$	$B(2; p)$
Binomial $B(n; p)$	$\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$		$np$	$np(1-p)$	$B(n_X + n_Y; p)$
Hypergeo. $H(N; K; n)$	$\binom{K}{k} \frac{\binom{N-K}{n-k}}{\binom{N}{n}}$		$n \frac{K}{N}$	$n \frac{K}{N} \frac{N-K}{N} \frac{N-n}{N-1}$	
Poisson $\pi(\lambda)$	$e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$	$Q(n+1; \lambda)$	$\lambda$	$\lambda$	$\pi(\lambda_X + \lambda_Y)$
$geo^+(p; k)$	$p \cdot q^{k-1}$	$1 - (1-p)^{\lfloor x \rfloor}$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$	$nb^+(2; p)$
$geo^0(p; k)$	$p \cdot q^k$	$1 - (1-p)^{\lfloor x+1 \rfloor}$	$\frac{1-p}{p}$	$\sim$	
Neg. Bin. $nb^+(r; p; k)$	$\binom{k-1}{r-1} p^r (1-p)^{k-r}$		$\frac{r}{p}$	$\frac{r(1-p)}{p^2}$	$nb^+(r_X + r_Y; p)$
$nb^0(r; p; k)$	$\binom{k+r-1}{r-1} p^r (1-p)^k$		$\frac{r(1-p)}{p}$	$\sim$	

### stetig

Name	$f(x)$	$F(x)$	$E(X)$	$Var(X)$	$X + Y$
Gleich $\mathcal{R}(a, b)$	$\frac{1}{b-a} 1_{(a,b)}(x)$	$0 < \frac{x-a}{b-a} < 1$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	
$Exp(\alpha)$	$\alpha e^{-\alpha x} 1_{(0,\infty)}(x)$	$(1 - e^{-\alpha x}) 1_{(0,\infty)}(x)$	$\frac{1}{\alpha}$	$\frac{1}{\alpha^2}$	$\Gamma(\alpha; 2)$
$\mathcal{N}(0, 1)$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$	$\Phi(x)$	0	1	$\mathcal{N}(0; 2)$
$\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	$\Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$	$\mu$	$\sigma^2$	$\mathcal{N}(\mu_X + \mu_Y; \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$
$\gamma(\alpha, \nu)$	$\frac{\alpha^\nu}{\Gamma(\nu)} x^{\nu-1} e^{-\alpha x} 1_{(0,\infty)}(x)$		$\frac{\nu}{\alpha}$	$\frac{\nu}{\alpha^2}$	$\Gamma(\alpha; \nu_X + \nu_Y)$

Bei gemeinsamer Dichte  $f^{X_1, X_2}(x_1, x_2)$  Randdichte  $f^{X_1} = \int_{\mathbb{R}} f(x_1, x_2) dx_2$

Gekoppelte Dichten:  $f(x_1, \dots, x_n) := f_1(x_1) \cdots f_n^{n-1}(x_1, \dots, x_{n-1}; x_n)$

# Normalverteilung im $\mathbb{R}^n$ und Kovarianzen

Standardnormalverteilung

$$f^X(x_1, \dots, x_n) = \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \right)^n e^{-\frac{1}{2}(x_1^2 + \dots + x_n^2)}$$

Sei  $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  mit  $g(x) = a + Ax$ , und  $Y := g(X)$ , wobei  $X$  standardnormalverteilt im  $\mathbb{R}^n$  ist, dann gilt

$$E(Y_i) = a_i$$
$$\text{Kovarianzmatrix } K = AA^T$$

Ist  $Y \sim \mathcal{N}(a, K)$  und  $Z = b + BY$ , dann folgt  $Z \sim \mathcal{N}(b + Ba, BKB^T)$

Stochastische Unabhängigkeit der  $Y_i$ , wenn  $K$  Diagonalmatrix

## Transformationen

$$Y = a + bX$$
$$\Rightarrow F^Y(y) = F^X\left(\frac{y-a}{b}\right)$$
$$\Rightarrow f^Y(y) = \frac{1}{b} f^X\left(\frac{y-a}{b}\right)$$

insbesondere für  $Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ :  $F^Y(y) = \Phi\left(\frac{y-a}{b}\right)$

## Approximationen

### Poisson-Approximation für Binomialverteilung

$$\lambda = np$$

### Normal-Approximation für Binomialverteilung

$$F^{S_n}(x) \approx \Phi\left(\frac{x-a}{\sigma}\right)$$

mit  $a = np$  und  $\sigma = \sqrt{np(1-p)}$

## Zufällige Summen

$Im(Y) = \mathbb{N}_0$ ,  $X_i$  identisch verteilt und stochastisch unabhängig:  $S = \sum_{i=1}^Y X_i$

$$P^{X|Y}(B|y) = P(X \in B|Y = y) = \frac{P[(x \in B) \cap (Y = y)]}{P(Y = y)}$$

$$E(S) = E(Y) \cdot E(X_1)$$

$$Var(S) = E(Y) \cdot Var(X_1) + Var(Y) \cdot (E(X_1))^2$$

## Gesetze der großen Zahlen

### Chebychew-Markov-Ungleichung

$$P(|Y| \geq \epsilon) \leq \frac{1}{\epsilon^r} E|Y|^r$$

$$P(|Y - E(Y)| \geq \epsilon) \leq \frac{1}{\epsilon^2} Var(Y)$$

### Zentraler Grenzwertsatz für $n$ stoch. un. und id. verteilte $X_i$

$$\frac{S_n - E(S_n)}{Str(S_n)} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n \cdot E(X_1)}{\sqrt{n} Str(X_1)} \rightarrow Y \sim \mathcal{N}(0; 1)$$

## Markov-Ketten

Gleichgewichtsverteilung  $\pi$ :  $\sum_{j \in I} \pi_j = 1$  und  $\pi = \pi P$ , also  $\pi$  Eigenvektor zum Eigenwert 1 von  $P^T$ , ergo  $\pi = \text{Kern}(P^T - E_n)$

Hinreichendes Kriterium für Irreduzibilität und Aperiodizität:  $\exists m \in \mathbb{N} : P^m$  enthält nur positive Werte  $\Rightarrow$  Konvergenz gegen Gleichgewichtsverteilung  $\pi$  (falls existent)

## Schätzer

### Punktschätzungen

Likelihood-Funktion für Stichproben  $x_1, \dots, x_n$ , gesucht Parameter  $\theta$  der Wahrscheinlichkeit  $P$  (analog für Dichte  $f$ ):

$$L(x_1; \dots, x_n; \theta) := \prod_{i=1}^n P(X = x_i; \theta)$$

Dann  $\max_{\theta} L(x_1; \dots, x_n; \theta)$  gesucht (klassisch über Ableitung)

## Konfidenzintervalle

### Schätzung von $\mu$ der Normalverteilung bei bekannter Varianz

$$\bar{X} - \zeta_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + \zeta_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

mit  $\zeta$  Perzentil der Standardnormalverteilung aus Formelsammlung

### Schätzung von $\mu$ der Normalverteilung bei geschätzter Varianz

$$\bar{X} - t_{1-\frac{\alpha}{2};n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{1-\frac{\alpha}{2};n-1} \frac{S}{\sqrt{n}}$$

mit  $S^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  („empirische Varianz“) und  $t$  Perzentil der Student-T-Verteilung mit Freiheitsgrad  $n - 1$