

# Klausurzettel Mathematik für Informatiker III

## Interpolation:

- *Lagrangesches Interpolationspolynom*:  $p_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k L_{k,n}(x)$  mit  $L_{k,n}(x) = \prod_{j=0, j \neq k}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$   
(zuerst  $L_{k,n}(x)$  ausrechnen, dann in  $p_n(x)$  einsetzen)
- *Newtonsche Interpolationspolynom*:  $p_n(x) = y_0 + \sum_{i=1}^n y_i (x - x_0) \dots (x - x_{i-1})$ ,  $y_i = f_{[x_0, \dots, x_i]}$

und  $f_{[x_j, \dots, x_{j+k}]} = \frac{f_{[x_{j+1}, \dots, x_{j+k}]} - f_{[x_j, \dots, x_{j+k-1}]}}{x_{j+k} - x_j}$  + Schema Skript S. 8

- Fehlerabschätzung für Interpolationspolynome:

$$\max_{x \in [a, b]} |f(x) - p_n(x)| \leq \max_{x \in [a, b]} \frac{|f^{(n+1)}(x)|}{(n+1)!} (b-a)^{n+1}$$

- *Interpolation mit linearen Splines*:

- Fehlerabschätzung:  $\max_{x \in [a, b]} |f(x) - s(x)| \leq \frac{1}{8} \max_{x \in [a, b]} |f''(x)| h_{\max}^2$

- *Interpolation mit kubischen Splines*:  $s_i = \frac{1}{6} \left( \frac{(x_{i+1} - x)^3}{x_{i+1} - x_i} M_i + \frac{(x - x_i)^3}{x_{i+1} - x_i} M_{i+1} \right) + c_i (x - x_i) + d_i$ ,

$$d_i = y_i - \frac{h_i^2}{6} M_i, \quad c_i = \frac{y_{i+1} - y_i}{h_i} - \frac{h_i}{6} (M_{i+1} - M_i)$$

– Glsystem: 
$$\begin{pmatrix} \mu_0 & \lambda_0 & & & \\ \frac{h_0}{6} & \frac{h_0 + h_1}{3} & \frac{h_1}{6} & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \frac{h_{i-1}}{6} & \frac{h_{i-1} + h_i}{3} & \frac{h_i}{6} \\ & & & \ddots & \ddots \\ & & & & \lambda_n & \mu_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} M_0 \\ M_1 \\ \vdots \\ M_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_0 \\ \frac{y_2 - y_1}{h_1} - \frac{y_1 - y_0}{h_0} \\ \vdots \\ \frac{y_{i+1} - y_i}{h_i} - \frac{y_i - y_{i-1}}{h_{i-1}} \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

- natürliche Randbedingungen:  $M_0 = M_n = 0$

- Vorgehen: berechne  $h_i$ s, stelle Glsystem auf, berechne damit  $M_i$ s, berechne  $d_i$ s, berechne  $c_i$ s, berechne  $s_i$ s

- Fehlerabschätzung natürl. Randbedingungen:  $|f(x) - s(x)| \leq \frac{h_{\max}}{h_{\min}} \sup_{\xi \in [a, b]} |f^{(4)}(\xi)| h_{\max}^4$
- Fehlerabschätzung hermite Randbedingungen:  $|f(x) - s(x)| \leq \frac{5}{384} \sup_{\xi \in [a, b]} |f^{(4)}(\xi)| h_{\max}^4$

## Lineare Gleichungssysteme:

- *Gauß-Verfahren*: für  $k = 1, \dots, n-1$ :  $A^{(k)}$  beschreibt Ursprungsmatrix / Iterationsmatrix  $\rightarrow \tilde{A}^{(k)}$  beschreibt Matrix, bei der Zeilen vertauscht wurden  $\rightarrow b^{(k)}$  beschreibt Ursprungsvektor / Iterationsvektor  $\rightarrow \tilde{b}^{(k)}$  beschreibt Vektor, bei dem Zeilen vertauscht wurden  $\rightarrow L^{(k)}$  beschreibt Matrix, in der die Faktoren gespeichert werden  $\rightarrow \tilde{L}^{(k)}$  beschreibt die Matrix der Faktoren, bei der die Zeilen vertauscht wurden  $\rightarrow$  Ergebnis ist  $R = A^{(n)}$ ,  $L = I + L^{(n)}$ ,  $c = b^{(n)}$
- *Matrizenklassen, die keine Pivotsuche erfordern*:  $A = A^T$  und  $A$  hat lauter echt positive EWe (also ist  $A$  symmetrisch positiv definit);  $A$  ist strikt diagonaldominant, d.h. das Diagonalelement ist immer größer als die Summe der Zeileneinträge

- **Cholesky-Verfahren:** Cholesky-Zerlegung  $LL^T = A$ ,  $L$  hat positive Diagonaleinträge

$$\text{Für } j=1, \dots, n: l_{jj} = \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk}^2}$$

$$\text{Für } i=j+1, \dots, n: l_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk}}{l_{jj}}$$

- für  $n=3$ :  $l_{11} = \sqrt{a_{11}}$ ;  $l_{21} = \frac{a_{21}}{l_{11}}$ ;  $l_{31} = \frac{a_{31}}{l_{11}}$ ;  $l_{22} = \sqrt{a_{22} - l_{21}^2}$ ;  $l_{32} = \frac{a_{32} - l_{31} l_{21}}{l_{22}}$ ;  $l_{33} = \sqrt{a_{33} - l_{31}^2 - l_{32}^2}$
- Um  $Ax = b \rightarrow L L^T x = b$  zu lösen, löse zunächst  $Ly = b$  und anschließend  $L^T x = y$
- **Normen:** euklidische Norm  $\|x\|_2 = \sqrt{x^T x}$  induziert  $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$ ; Spaltensummennorm  $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$  induziert  $\|A\|_1 = \max_{j=1, \dots, n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ ; Zeilensummennorm  $\|x\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} |x_i|$  induziert  $\|A\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$
- **Kondition:**  $\text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$
- **Störeinfluss:**  $\frac{\|\tilde{x} - x\|}{\|x\|} \leq \frac{\text{cond}(A)}{1 - \text{cond}(A) \|\Delta A\| / \|A\|} \left( \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} \right)$

### Nichtlineare Gleichungssysteme:

$$\text{- Jacobi-Matrix: } F'(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial F_1}{\partial x_n}(x) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F_n}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial F_n}{\partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$

- **Lokales Newton-Verfahren:**

Wähle Startpunkt  $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ , für  $k=0, 1, \dots$ :

1. Falls  $F(x^{(k)}) = 0$ : STOP mit Ergebnis  $x^{(k)}$

2. Berechne den Newton-Schritt  $s^{(k)} \in \mathbb{R}^n$  durch Lösen der Newton-Gleichung

$$F'(x^{(k)}) s^{(k)} = -F(x^{(k)})$$

3. Setze  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + s^{(k)}$

- **Schrittweitenwahl nach Armijo:** Sei  $\delta \in ]0, \frac{1}{2}[$  (gute Wahl  $\delta = 10^{-3}$ ) fest gegeben. Wähle das größte  $\sigma_k \in [1, \frac{1}{2}, \frac{1}{4}, \dots]$  mit  $\|F(x^{(k)} + \sigma_k s^{(k)})\|_2^2 \leq (1 - 2\delta \sigma_k) \|F(x^{(k)})\|_2^2$
- **Globales Newton-Verfahren:** wie lokales Newton-Verfahren, aber setze  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \sigma_k s^{(k)}$

### Numerische Integration (interpolatorische Quadratur):

- **Geschlossene Newton-Cotes-Formel:**  $I_n(f) = h \sum_{i=0}^n \alpha_{i,n} f(x_i)$  mit Gewichten

$$\alpha_{i,n} = \int_0^n \prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{s-j}{i-j} ds; \quad h = \frac{b-a}{n}$$

$n$	$\alpha_{i,n}$	Fehler $E_n(f)$	Name
1	$\frac{1}{2}, \frac{1}{2}$	$-\frac{f^{(2)}(\xi)}{12} h^3$	Trapezregel

2	$\frac{1}{3} \quad \frac{4}{3} \quad \frac{1}{3}$	$-\frac{f^{(4)}(\xi)}{90}h^5$	Simpson-Regel
3	$\frac{3}{8} \quad \frac{9}{8} \quad \frac{9}{8} \quad \frac{3}{8}$	$-\frac{3f^{(4)}(\xi)}{80}h^5$	3/8-Regel
4	$\frac{14}{45} \quad \frac{64}{45} \quad \frac{24}{45} \quad \frac{64}{45} \quad \frac{14}{45}$		Milne-Regel

– Fehlerabschätzung:  $\left| \int_a^b f(x) dx - \int_a^b p_n(x) dx \right| \leq \int_a^b |f(x) - p_n(x)| dx \leq \frac{|f^{(n+1)}(\xi)|}{(n+1)!} (b-a)^{n+2}$

- Offene Newton-Cotes-Formel:  $\tilde{I}_n(f) = h \sum_{i=1}^{n+1} \tilde{\alpha}_{i,n} f(x_i)$  mit Gewichten

$$\tilde{\alpha}_{i,n} = \int_0^{n+2} \prod_{j=1, j \neq i}^{n+1} \frac{s-j}{i-j} ds ; \quad h = \frac{b-a}{n+2}$$

$n$	$\alpha_{i,n}$	Fehler $\tilde{E}_n(f)$	Name
0	2	$\frac{f^{(2)}(\xi)}{3}h^3$	Rechteck-Regel
1	$\frac{3}{2} \quad \frac{3}{2}$	$\frac{3f^{(2)}(\xi)}{4}h^3$	
2	$\frac{8}{3} \quad -\frac{4}{3} \quad \frac{8}{3}$	$\frac{28f^{(4)}(\xi)}{90}h^5$	

- Eine Integrationsformel  $J(f)$  heißt *exakt vom Grad  $n$* , falls sie alle Polynome bis mindestens vom Grad  $n$  exakt integriert  $\rightarrow$  prüfen, ob  $I(f) = J(f)$  für Basispolynome kleiner gleich  $n$  im Intervall  $[-1, 1]$

- Summierte Newton-Cotes-Formeln: teile  $[a, b]$  in  $m$  Teilintervalle der Länge  $H = \frac{b-a}{m}$

$$\rightarrow h = \frac{H}{n}$$

- Summierte geschlossene Newton-Cotes-Formel:  $S_N^{(n)}(f) = h \sum_{j=0}^{m-1} \sum_{i=0}^n \alpha_{i,n} f(x_{jn+i})$

- Summierte Trapezregel:  $S_N^{(1)}(f) = \frac{h}{2} \sum_{j=0}^{m-1} (f(x_j) + f(x_{j+1})), x_j = a + jh$  ; Fehler

$$R_N^{(1)}(f) = -\frac{f''(\xi)}{12}(b-a)h^2$$

- Summierte Simpson-Regel:  $S_N^{(2)}(f) = \frac{h}{3} \sum_{j=0}^{m-1} (f(x_{2j}) + 4f(x_{2j+1}) + f(x_{2j+2})), x_j = a + jh$  ;

$$\text{Fehler } R_N^{(2)}(f) = -\frac{f^{(4)}(\xi)}{180}(b-a)h^4$$

- Summierte Rechteck-Regel:  $\tilde{S}_N^{(0)}(f) = 2h \sum_{j=1}^m f(x_{2j-1}), x_j = a + jh$  ; Fehler

$$\tilde{R}_N^{(0)}(f) = \frac{f''(\xi)}{6}(b-a)h^2$$

### Numerische Behandlung von AWP gewöhnlicher Diff.-Gleichungen:

$N$  Teilintervalle ;  $h = \frac{b-a}{N}$

- Explizites Euler-Verfahren (Konsistenzord. 1):  $u_0 := y_0$   
 $u_{j+1} := u_j + h f(t_j, u_j), j=0, \dots, N-1$
- Implizites Euler-Verfahren (Konsistenzord. 1):  $u_0 := y_0$   
 $u_{j+1} := u_j + h f(t_{j+1}, u_{j+1}), j=0, \dots, N-1$
- Verfahren von Heun, erstes Runge-Kutta-Verfahren 2. Ordnung (Konsistenzord. 2):  
 $u_0 = y_0$   
 $u_{j+1} = u_j + \frac{h}{2} (f(t_j, u_j) + f(t_{j+1}, u_j + h f(t_j, u_j))), j=0, \dots, N-1$
- Modifiziertes Euler-Verfahren, zweites Runge-Kutta-Verfahren 2. Ordnung (Konsistenzord. 2):  
 $u_0 = y_0$   
 $u_{j+1} = u_j + h f(t_j + h/2, u_j + (h/2) f(t_j, u_j)), j=0, \dots, N-1$
- Klassisches Runge-Kutta-Verfahren 4. Ordnung (Konsistenzord. 4):  
 $u_0 = y_0$   
 $u_{j+1} = u_j + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4), j=0, \dots, N-1$  mit  $k_1 = f(t_j, u_j)$   
 $k_2 = f(t_j + h/2, u_j + (h/2)k_1)$   
 $k_3 = f(t_j + h/2, u_j + (h/2)k_2)$   
 $k_4 = f(t_{j+1}, u_j + hk_3)$
- $r$ -stufige explizite Runge-Kutta-Verfahren (implizit, falls Summation bis  $r$ ):  
 $k_i = f\left(t + \gamma_i h, u + h \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} k_j\right), i=1, \dots, r$  und  $\phi(t, h; u) = \sum_{i=1}^r \beta_i k_i$ ;  
 $u_{j+1} = u_j + h \phi(t_j, h; u_j, u_{j+1})$
- Butcher-Schema:

$\gamma_1$	0				
$\gamma_2$	$\alpha_{21}$	0			
$\gamma_3$	$\alpha_{31}$	$\alpha_{32}$	0		
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\ddots$	
$\gamma_r$	$\alpha_{r1}$	$\cdots$	$\cdots$	$\alpha_{r,r-1}$	0
	$\beta_1$	$\beta_2$	$\cdots$	$\beta_{r-1}$	$\beta_r$
- Konsistenzordnungen:  $p=1$ , wenn  $\sum_{i=1}^r \beta_i = 1$ ;  $p=2$ , wenn zusätzlich  $\sum_{i=1}^r \beta_i \gamma_i = \frac{1}{2}$ ;  
 $p=3$ , wenn zusätzlich  $\sum_{i=1}^r \beta_i \gamma_i^2 = \frac{1}{3}$  und  $\sum_{i,j=1}^r \beta_i \alpha_{ij} \gamma_j = \frac{1}{6}$
- Modellgleichung:  $y' = \lambda y, y(0) = 1 \rightarrow$  Lösung ist  $y(t) = e^{\lambda t}$ 
  - A-stabil, wenn Anwendung auf Modellproblem für jede Schrittweite eine Folge produziert mit  $|u_{j+1}| \leq |u_j| \quad \forall j \geq 0$
  - L-stabil, wenn A-stabil und  $\lim_{j \rightarrow \infty} u_j = 0$
  - oft:  $u_{j+1} = R(q)u_j$  mit  $q = \lambda h \rightarrow R$  ist Stabilitätsfunktion; Stabilitätsgebiet  $S = \{q \in \mathbb{C} : |R(q)| < 1\} \rightarrow A\text{-stabil} \Leftrightarrow |R(q)| \leq 1; L\text{-stabil} \Leftrightarrow |R(q)| < 1$

### Verfahren zur Eigenwert- und Eigenvektorberechnung:

- Gershgorin-Kreise: es gilt  $\sigma(A) \subset \bigcup_{i=1}^n A_i$  mit  $K_i := \{\mu \in \mathbb{C} : |\mu - a_{ii}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|\}$
- Vektoriteration nach von Mises findet größten EW:  $z^{(k+1)} = \frac{1}{\|Az^{(k)}\|} Az^{(k)}, k=0, 1, \dots$
- Rayleigh-Quotient:  $R(z^{(k)}, A) = \frac{(z^{(k)})^H A z^{(k)}}{(z^{(k)})^H z^{(k)}}$

- Inverse Vektoriteration von Wielandt:  $z^{(k+1)} = \frac{\hat{z}^{(k+1)}}{\|\hat{z}^{(k+1)}\|}$  mit  $\hat{z}^{(k+1)}$  Lösung von  $(A - \mu I) \hat{z}^{(k+1)} = z^{(k)}$
- Rayleigh-Quotient:  $R(z^{(k)}, (A - \mu I)^{-1}) = \frac{(z^{(k)})^H \hat{z}^{(k+1)}}{(z^{(k)})^H z^{(k)}} \rightarrow$  Näherung für kleinsten EW  $\mu + \frac{1}{R(z^{(1)}, (A - \mu I)^{-1})}$
- QR-Verfahren mit Shift: Setze  $A^{(1)} := A$ , für  $l=1, 2, \dots$  berechne  $A^{(l)} - \mu_l I =: Q_l R_l$ ;  $A^{(l+1)} := R_l Q_l + \mu_l I$  mit unitärer Matrix  $Q_l$  und oberer Dreiecksmatrix  $R_l$
- $q := \max_{j=1, \dots, n-1} \left| \frac{\lambda_{j+1}}{\lambda_j} \right|$  Maß für Konvergenzgeschwindigkeit, wobei  $|\lambda_1| > |\lambda_2| > \dots$
- Verbesserung der Konvergenz der letzten Zeile durch Shift: wähle als Shift denjenigen Eigenwert von  $\begin{pmatrix} a_{n-1, n-1}^{(l)} & a_{n-1, n}^{(l)} \\ a_{n, n-1}^{(l)} & a_{n, n}^{(l)} \end{pmatrix}$ , der am nächsten bei  $a_{n, n}^{(l)}$  liegt (im Zweifel den mit positivem Imaginärteil)

### Messreihen, Lage- und Streumaßzahlen

- empirische Verteilungsfunktion:  $F(z) = F(z; x_1, \dots, x_n) = \frac{\text{Zahl der } x_i \text{ mit } x_i \leq z}{n}$
- p-Quantil:  $x_p = \begin{cases} x_{(np)}, & \text{falls } np \text{ ganzzahlig} \\ x_{(\lfloor np \rfloor + 1)}, & \text{falls } np \text{ nicht ganzzahlig} \end{cases}$
- empirische Varianz:  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$
- empirische Streuung:  $s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$
- empirische Kovarianz:  $s_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$
- empirischer Korrelationskoeffizient:  $r_{xy} = \frac{s_{xy}}{s_x s_y}$
- Berechnung der Regressionsgerade:  $y = \hat{a}x + \hat{b}$  mit  $\hat{a} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{x}^2} = \frac{s_{xy}}{s_x^2}$ ,  $\hat{b} = \bar{y} - \hat{a} \bar{x}$

### Kombinatorik:

- geordnete Probe mit Wiederholungen:  $n^k$
- geordnete Probe ohne Wiederholungen:  $n(n-1)(n-2)\dots(n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)!}$
- ungeordnete Probe ohne Wiederholungen:  $n C k = \binom{n}{k} = \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$

### Bedingte Wahrscheinlichkeit:

- bedingte Wahrscheinlichkeit von  $A$  unter der Bedingung  $B$ :  $P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$
- Regel von der vollständigen Wahrscheinlichkeit: vollständige Ereignisdisjunktion  $A_1, \dots, A_n$

$$\rightarrow P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i) \cdot P(B|A_i)$$

- Formel von Bayes: vollständige Ereignisdisjunktion  $A_1, \dots, A_n \rightarrow$

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i) \cdot P(B|A_i)}{\sum_{k=1}^n P(A_k) \cdot P(B|A_k)} = \frac{P(A_i) \cdot P(B|A_i)}{P(B)}$$

### Zufallsvariablen und Verteilungsfunktionen:

- Verteilungsfunktion: Dichte  $f \rightarrow F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$  ;  $F(x) = P(X \leq x)$
- diskrete Verteilungen:
  - geometrische Verteilung:  $P(X=i) = (1-p)^{i-1} p, i=1, 2, \dots$  „Warten auf den 1. Erfolg“
  - Binomialverteilung ( $B(n, p)$ ):  $P(X=i) = \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}, i=0, 1, \dots, n$  „Anzahl Erfolge bei n Versuchen“
  - Poissonverteilung:  $P(X=i) = \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}, i=0, 1, 2, \dots$
  - Erwartungswert:  $E(X) = \sum_i x_i P(X=x_i)$  bzw.  $E(h(X)) = \sum_i h(x_i) P(X=x_i)$
- stetige Verteilungen:

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

- Exponentialverteilung ( $Ex(\lambda)$ ):  $f(t) = \begin{cases} 0 & , t < 0 \\ \lambda e^{-\lambda t} & , t \geq 0 \end{cases}$  ;  $F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & x \geq 0 \end{cases}$

- Normalverteilung ( $N(\mu, \sigma^2)$ ):  $f(t) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(\frac{t-\mu}{\sigma})^2}$  ;  $F_{\mu, \sigma^2}(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$

- Standard-Normalverteilung:  $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-t^2/2} dt$

- Erwartungswert:  $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$  bzw.  $E(h(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f(x) dx$

- Varianz:  $Var(X) = E([X - E(X)]^2)$

- Standardabweichung:  $\sqrt{Var(X)}$

- Rechenregeln Erwartungswert:  $E(aX+b) = aE(X) + b$  ;

$$E(h_1(X) + h_2(X)) = E(h_1(X)) + E(h_2(X)) ; Var(X) = E(X^2) - (E(X))^2 ;$$

$$Var(aX+b) = a^2 Var(X)$$

Verteilung	$E(X)$	$Var(X)$
$N(\mu, \sigma^2)$	$\mu$	$\sigma^2$
$Ex(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
$B(n, p)$	$np$	$np(1-p)$

- Tschebyschevsche Ungleichung:  $P(|X - E(X)| \geq c) \leq \frac{Var(X)}{c^2}, c > 0$

### Schätzverfahren und Konfidenzintervalle:

- Schätzer  $T_n$  heißt erwartungstreu, wenn  $E_{\theta}(T_n(X_1, \dots, X_n)) = \tau(\theta)$

- Schätzerfolge heißt *konsistent*, wenn  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{\theta}(|T_n(X_1, \dots, X_n) - \tau(\theta)| > \epsilon) = 0$ 
  - bei erwartungstreuen Schätzern: wenn  $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}_{\theta}(T_n(X_1, \dots, X_n)) = 0$  für alle  $\theta \in \Theta$
- *Maximum-Likelihood-Schätzer*:  $L(\theta; x_1, \dots, x_n) = f_{\theta}(x_1) \cdot f_{\theta}(x_2) \cdot \dots \cdot f_{\theta}(x_n) \rightarrow$  Maximum bilden: Nullstelle von  $\ln(L)$  berechnen und prüfen, ob zweite Ableitung kleiner Null  $\rightarrow$  dann ist Nullstelle ML-Schätzer
- *Konfidenzintervall für  $\mu$  bei bekannter Varianz  $\sigma^2 = \sigma_0^2$  mit Konfidenzniveau  $1 - \alpha$* :  

$$I(X_1, \dots, X_n) = \left[ \bar{X}_{(n)} - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}, \bar{X}_{(n)} + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}} \right]$$
- *Konfidenzintervall für  $\mu$  bei unbekannter Varianz  $\sigma^2$  mit Konfidenzniveau  $1 - \alpha$* :  

$$I(X_1, \dots, X_n) = \left[ \bar{X}_{(n)} - t_{n-1; 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_{(n)}^2}{n}}, \bar{X}_{(n)} + t_{n-1; 1-\alpha/2} \sqrt{\frac{S_{(n)}^2}{n}} \right]$$
- *Konfidenzintervall für  $\sigma^2$  bei bekanntem Erwartungswert  $\mu = \mu_0$  mit Konfidenzniveau  $1 - \alpha$* :  

$$1 - \alpha : I(X_1, \dots, X_n) = \left[ \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2}{\chi_{n; 1-\alpha/2}^2}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2}{\chi_{n; \alpha/2}^2} \right]$$
- *Konfidenzintervall für  $\sigma^2$  bei unbekanntem Erwartungswert mit Konfidenzniveau  $1 - \alpha$* :  

$$I(X_1, \dots, X_n) = \left[ \frac{(n-1)S_{(n)}^2}{\chi_{n-1; 1-\alpha/2}^2}, \frac{(n-1)S_{(n)}^2}{\chi_{n-1; \alpha/2}^2} \right]$$

### Tests bei Normalverteilungsannahmen:

- *Fehler 1. Art*:  $H_0$  wird abgelehnt, obwohl  $H_0$  zutrifft
- *Fehler 2. Art*:  $H_0$  wird nicht abgelehnt, obwohl  $H_0$  nicht zutrifft
- *Gauß-Test*:
  1.  $X_1, \dots, X_n$  unabhängig, identisch  $N(\mu, \sigma_0^2)$ -verteilt,  $\sigma_0^2$  bekannt
  2. a)  $H_0: \mu = \mu_0$ , b)  $H_0: \mu \leq \mu_0$ , c)  $H_0: \mu \geq \mu_0$
  3. Testgröße  $T(X_1, \dots, X_n) = \frac{\sqrt{n}}{\sigma_0} (\bar{X}_{(n)} - \mu_0)$
  4. Ablehnung, falls a)  $|T| > u_{1-\alpha/2}$ , b)  $T > u_{1-\alpha}$ , c)  $T < u_{\alpha}$
- *t-Test*:
  1.  $X_1, \dots, X_n$  unabhängig, identisch  $N(\mu, \sigma_0^2)$ -verteilt,  $\sigma_0^2$  unbekannt
  2. a)  $H_0: \mu = \mu_0$ , b)  $H_0: \mu \leq \mu_0$ , c)  $H_0: \mu \geq \mu_0$
  3. Testgröße  $T(X_1, \dots, X_n) = \sqrt{n} \frac{\bar{X}_{(n)} - \mu_0}{\sqrt{S_{(n)}^2}}$
  4. Ablehnung, falls a)  $|T| > t_{n-1; 1-\alpha/2}$ , b)  $T > t_{n-1; 1-\alpha}$ , c)  $T < t_{n-1; \alpha}$
- *$\chi^2$ -Streuungstest*:
  1.  $X_1, \dots, X_n$  unabhängig, identisch  $N(\mu, \sigma_0^2)$ -verteilt,  $\mu$  unbekannt
  2. a)  $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ , b)  $H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$ , c)  $H_0: \sigma^2 \geq \sigma_0^2$
  3. Testgröße  $T(X_1, \dots, X_n) = \frac{n-1}{\sigma_0^2} \cdot S_{(n)}^2$
  4. Ablehnung, falls a)  $T < \chi_{n-1; \alpha/2}^2$ , b)  $T > \chi_{n-1; 1-\alpha/2}^2$ , c)  $T < \chi_{n-1; \alpha}^2$

evt. Formel partielle Integration

evt. Logarithmengesetze