R:sd(x)1 BeschreibendeStatistik $s = \sqrt{s}$ Streuungsmaß mit gleicher Einheit 1.1 Begriffe wie beobachteten Daten $x_i.\bar{x}$ minimiert 1.1.1 Beschreibende/Deskriptive die "quadratische Verlustfunktionöder Statistik die Varianz gibt das Minimum der Fehlerquadrate an. Beobachtete Daten werden durch geeignete statistische Kennzahlen charakteri-1.5 p-Quantile

Hilfszettel zur Klausur von JD., Seite 1 von 4

schaulich gemacht.

theorie bewertet.

1.2 Lagemaße

1.2.2 Mittelwert

1.4 Streuungsmaße

1.4.1 Spannweite

Verschiebungssatz:

 $\max x_i$ - $\min x_i$

malen)

R:mean(x)

Schwerpunkt

 $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$

1.3 Median

R:median(x)

1.1.3 Grundgesamtheit

1.2.1 Modalwerte x_{mod}

siert und durch geeignete Grafiken an-

Aus beobachtete Daten werden Schlüsse

gezogen und diese im Rahmen vorgege-

bener Modelle der Wahrscheinlichkeits-

 Ω : Grundgesamtheit ω :Element oder Ob-

jekt der Grundgesamtheit diskret(<30

Ausprägungen), stetig(≥30 Ausprägun-

Am häufigsten auftretende Ausprägun-

gen (insbesondere bei qualitativen Merk-

ten.**Empfindlich**gegemüber Ausreißern.

Liegt in der Mitt der sortierten Daten x_i .

Unempfindlich gegenüber Ausreißern.

 $x_{0.5} = \begin{cases} x_{\frac{n+1}{2}}, \text{ falls n ungerade} \\ \frac{1}{2}(x_{\frac{n}{2}} + x_{\frac{n}{2}+1}), \text{ falls n gerade} \end{cases}$

1.4.2 Stichprbenvarianz s²

 $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x}^2) = \frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - x_i^2)$

schen Abweichung vom Mittelwert

gen), univariat(p=1), mulivariat(p>1)

ten x_i ca. im Verhältnis p: (1-p) d.h. $\hat{F}(x_p) \approx p$; 1. Quartil = 0.25-Quantil; Me-1.1.2 Schließende/Induktive Stadian = 0.5-Quantil; 3. Quartil = 0.75-

1.4.3 Stichproben-

Quartil; 1.6 Interquartilsabstand I $I = x_{0.75} - x_{0.25}$. Ist ein weiterer Streuungsparameter.

R:quantile(x, p). Teilt die **sortierten** Da-

1.7 Chebyshev $\frac{N(S_k)}{n} > 1 - \frac{1}{k^2}$, für alle $k \ge 1 \overline{x}$ der

Durchschnitt, s > 0 die Stichproben-Standardabweichung von Beobachtungs- $|x_i - \overline{x}| < k \cdot s$; Für eine beliebige Zahl $k \ge 1$ liegen mehr als $100 \cdot (1 - \frac{1}{L^2})$ Pro-

zent der Daten im Intervall von $\bar{x} - ks$ bis $\overline{x} + ks$. **Speziell:**Für k = 2 liegen mehr als 75% der Daten im 2s-Bereich um \bar{x} . Für k=3 liegen mehr als 89% der Daten im 3s-Bereich um \bar{x} . Komplement Formulie-

rung: $\overline{S}_k = \{i | |x_i - \overline{x}| \ge k \cdot s\}; \frac{N(S_k)}{n} \le \frac{1}{k^2};$ Die Ungleichheit lifert nur eine sehr grobe Abschätzung, ist aber unabhängig von der Verteilung der Daten. Empirische Regeln 68% der Daten im Bereich um $\overline{x} \pm s$. 95% um $\overline{x} \pm 2s$. 99.7% um $\overline{x} \pm 3s$.

Grafische Zusammenhang zwischen multivariaten Daten y und y durch ein Streudiagramm. Kennzahlen zur Untersuchung des Zusammenhangs:

1.8.1 Empirische Kovarians R:cov(x, y); $s_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y}) =$

1.8 Korrelation

 $\frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^{n} (x_i y_i - n \overline{x} \overline{y}) \right)$

rer Zusammenhang.

R:cor(x, x); $r = \frac{s_{xy}}{s_x x_y}$; Näherungsweise lin.

Zusammenhang zw. x und y, falls $|\mathbf{r}| \approx 1$.

1.8.3 Regressionsgerade y $y = mx + t \text{ mit } m = r \cdot \frac{s_y}{s} \text{ und } t = \overline{y} - m \cdot \overline{x};$ $n\bar{x}^2$) Gemittelte Summe der quadrati- Für den Bereich $|\pm 0,7|$ $\hat{b}is$ bis $\pm 1 \Rightarrow$ linea-

standardabweichung 2.1 Begriffe **Ergebnisraum** Ω : Menge aller möglichen Ergebnisse eines Experiments **Elementarereignis** $\omega \in \Omega$: einzelnes Ele-

Ø heißt unmögliches Ereignis

 $0 \le P(E) \le 1$; $P(\Omega) = 1$;

 $P(\overline{E}) = 1 - P(E)$

ment von Ω

2 Wahrscheinlichkeitsrechnung

Ereignis $E \subseteq \Omega$: beliebige Teilmenge des

Ereignis E_i tritt ein. **Schnitt** $E \cap F$: Ereignis E und Ereignis F treten ein. $\bigcap_{i=1}^n E_i$ alle Ereignisse E_i treten ein. **Gegenereignis** $\overline{E} = \Omega / E$: Ereignis E tritt nicht ein (Komplement von E) **Disjunkte Ereignisse**E und F: $E \cap F = \emptyset$

2.2 De Morgan'schen Regeln $E_1 \cup E_2 = E_1 \cap E_2$ $\overline{E_1 \cap E_2} = \overline{E}_1 \cup \overline{E}_2$ 2.3 Wahrscheinlichkeit

2.3.1 Satz 2.1

2.4 Laplace-Experiment Zufallsexperimente mit n gleich wahr-Elementarereignissen. scheinlichen

 $P(E \cup F) = P(E) + P(F) - P(E \cap F)$

(Übungsaufgabe!!! Ergänzen)

Dann berechnet sich die Wahrscheinlichkeit P(E) für $E \subseteq \Omega$ aus: $P(E) = \frac{\text{Anzahl der für E günstigen Ereignisse}}{\text{Anzahl der möglichen Ereignisse}}$

2.5 Kombinatorik 2.5.1 Allgmeines Zählprinzip

 $\frac{\text{M\"achtigkeit von E}}{\text{M\"achtigkeit von }\Omega} = \frac{|E|}{\Omega} \mathbf{text}$

2.5.2 Permutationen

Anzahl der Möglihckeiten für ein k-

stufiges Zufallsexperiment mit n_i Varianten im i-ten Schritt: $n_1 \cdot n_2 \cdot ... \cdot n_k$

Anzahl einer n-elementigen Menge nmaliges Ziehen ohne Zurücklgen mit Beachtung der Reihenfolge: n unterscheid-

Ergebnisraums Ω heißt sicheres Ereignis, mit Beachtung der Reihenfolge, ohne Zurücklegen: $\frac{n!}{(n-k)!}$ **Vereinigung** $E \cup F$: Ereignis E oder Ereigohne Beachtung der Reihenfolge, ohne nis F treten ein. $\bigcup_{i=1}^{n} E_i$: mindestens ein **Zurücklegen**: $\binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)!k!}$ mit Beachtung der Reihenfolge, mit Zu-

rücklegen: nk ohne Beachtung der Reihenfolge, mit Zurücklegen $\binom{n+k-1}{k}$ 2.6 Bedingte Wahrscheinlichkeit $P(E|F) = P_F(E) = \frac{|E \cap F|}{|F|} = \frac{P(E \cap F)}{P(F)}$

2.6.1 Satz 2.2 $P(E \cap F) = P(E|F) \cdot P(F)$

lichkeit

ohne Zurücklegen = $k \le n$.

mit Zurücklegen = k > n möglich.



Sei $\Omega = \bigcup_{i=1}^n E_i$ mit $E_i \cap E_j = \emptyset$ für $i \neq j$

2.6.2 Satz der totalen Wahrschein-

2.5.3 Anzahl k-elementigen Teil- $= P(F) - P(F \cap \overline{E}) = P(E) - P(\overline{F} \cap E); P(\overline{F}|E) =$

2.6.4 Formel von Bayes

 $P(F|E_k) \cdot P(E_k)$

 $P(F|E_i) \cdot P(E_i)$

len Wahrscheinlichkeit.

nicht ändert, d.h. falls

gig sind, dann sind auch:

 E, \overline{F}

Hilfreich, wenn man man $P(F|E_i)$ kennt,

aber nicht $P(E_k|F)$ Satz 2.4 $P(E_k|F) =$

Nur Nenner!P(F) aus dem Satz der tota-

2.6.5 Stochastische Unabhängig-

Uebung Die Ereignisse E und F heißen

(stochastisch) unabhängig, wenn die

Information über das Eintreten des einen

Ereignisses die Wahrscheinlichkeit für

das Eintreten des anderen Ereignisses

 $P(E|F) = P(E)oderP(E \cap F) = P(E) \cdot P(F)$

Es gilt Falls die Ereignisse E, F unabhän-

 \overline{E} , \overline{F} unabhängig **Bemerkung**

ne kausale Abhängigkeit

· Stochastische Unabhängigkeit be-

· Veranschaulichung mit Venn Dia-

deutet nicht notwendigerweise ei-

mengen einer n-elementigen 1 - P(F|E)

Menge k-maliges Ziehen aus

einer n-elementigen Menge

d.h. die Ereignisse bilde eine disjunkte Zerlegung bzw. eine Partition von Ω . So- $P(F) = \sum_{i=1}^{n} P(F \cap E_i) = \sum_{i=1}^{n} P(F|E_i)$.

Summe der Äste des Wahrscheinlichkeitsbaums zu allen Schnitten $F \cap E_i$

2.6.3 Vierfeldertafel

Abbildung des abstrakte Ergebnisraums $P(F) = P(F \cap E) + P(F \cap \overline{E})$

 Ω auf \mathbb{R} . Eine Abbildung $X:\Omega\to\mathbb{R}$,

 $P(E) = \frac{1}{2} = P(E(F))$ gramm stock unabhanging P(E)= 1 < P(EIF)

 $\emptyset \neq P(A) \cdot P(B)$ da P(A) > 0 und => A, B stochastisch abhängig

3 Zufallsvariable

• $A, B \neq \emptyset$ und $A \cap B = \emptyset$

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

 $\omega \mapsto X(\omega) = \text{heißt Zufallsvariable (ZV). x}$ € R. heißt Realisation der ZV X.

• Diskrete ZV: $X(\Omega) = x_1, ..., x_2 (n \in$ \mathbb{N}); z.B. X = "Augensumme beim"

P(FAE) P(FAE) P(F) P(FAE) P(FAE) P(F) **bare Elemente**: $n! = n \cdot (n-1) t ext b f ... 2 \cdot 1$ P(E) P(E) 1 Satz 2.2 oben: $P(E \cap$ k Klassen mit je n_i nicht unterscheidba-• Stetige ZV: $X(\Omega) \subseteq \mathbb{R}$; "z.B. Körperren Elementen $n = sum_k^{i=1} n_i$: $\frac{n!}{n_1! \cdot n_2! \cdot n_1!}$ $F = P(E) \cdot P(F|E) = P(F) \cdot P(E|F)$ Tafel größe eines Menschen"

 $P(\overline{F}) = P(\overline{F} \cap E) + P(\overline{F} \cap E)$

E Ē

von JD., Seite 2 von 4 • Dichtefunktion fx $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$ 3.1 Verteilungsfunktion-allg. • Verteilungsfunktion F(x) ist stetig Die Wahrscheinlichkeit P(B) für ein Ermit $F'(x) = f(x); P(X = x_i) = 0$

eignis B in **R** wird zurückgefürht auf die Wahrscheinlichkeit der entsprechenden

Hilfszettel zur Klausur

Ereignisse in Ω . Für jedes $X \in \mathbb{R}$ ist die Verteilungsfunktion F: $\mathbb{R} \rightarrow [0,1]$ einer ZV X definiert durch: $F(x) = P(X \le x)$ • $0 \le F(x) \le 1$ • $\lim_{x \to -\infty} F(X) = 0 \lim_{x \to \infty} F(x) = 1$

monoton wachsend • P(X > x) = 1 - F(x)

•
$$P(A < X \le b) = F(b) - F(a)$$

• **2.1 3.2 Diskrete ZVs**

Für eine diskrete ZV X mit
$$X(\Omega) = x_1,...,x_n$$
 (n endlich oder abzählbar unendlich) ist die Wahrscheinlichkeits-

funktion definiert durch: $p(x) = \begin{cases} P(X = x_i), \text{falls } x_i \in X(\Omega) \\ 0, sonst \end{cases}$ Es gilt:

Treppenfunktion mit Sprüngen bei der Realisation von x_i . 3.3 Stegite ZVs Stetige ZV X ist die Wahrscheinlichkeitsdichte f $f: \mathbb{R} \to [0, \infty]$ definiert durch

$P(a < X < b) = \int_{a}^{b} f(x)dx$

• $F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$ und F'(x) = f(x)• F(x) ist stetig & $P(a < X \le b) =$ $P(a \le X \le b)$ wegen P(X = a) = 0

3.4 Verteilungsfunktion $\int_{\mathbf{Untergrenze}}^{x}$ Es wird normal mit - Inte-

3.5 Zusammenfassung 3.5.1 Diskrete ZV

$p(x) \sum_{i=1}^{n} p(x_i) = 1x_i$ ist Realisation der ZV. • Verteilungsfunktion F(x) ist rechtsseitig stetige Treppenfunktion. **Sprunghöhen:** $P(X = x_i) = F(x_i) -$

 $\lim_{x \to x_i -} \neq 0$

 $X \leq b$

Wahrscheinlichkeitsverteilung

• $P(a < X \le b) = F(b) - F(a) \ne P(a \le b)$

3.6 Erwartungswert Der Erwartungswert E[X] = einer ZV

• $P(a < X \le b) = F(b) - F(a) = P(a \le b)$

 $X \le b$) = $F(a \le X < b) = P(a < X < b)$

3.5.2 Stetige ZV

- X ist der Schwerpunkt ihrer Verteilung or der durchschnittliche zu erwartende Wert der ZV.
 - diskrete ZV: $E[X] = \sum_{i=1}^{n} x_i \cdot p(x_i)$ • stetige ZV: $E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx$
- ZV ist konstant. E[X] verhält sich linear. Eigenschaften von E[X]: • E[b] = b
 - E[aX + b] = aE[X] + b• $E[X_i + ... + X_n] = \sum_{i=1}^n E[X_i]$
- 3.6.1 Satz 3.1

Sei Y = g(X) eine Funktion der ZV X. Dann gilt: • für diskrete ZV:E[g(X)]

 $\sum_{i=1}^{n} g(x) \cdot p(x_i)$

• für stetige ZV: $E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) dx$ f(x)dx. Das vertauschen von E und g nur bei linearen Funktionen $m\ddot{o}glich. \Rightarrow g(E[X])$

Die Varianz einer ZV X mit μ ist ein qua- $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}E[x_{i}]=\frac{1}{n}\cdot n\cdot \mu=\mu$ dratisches Streungsmaß. $\sigma^2 = Var[X] =$

g(X)Die Standardabweichung $\sigma = \sqrt{Var[X]}$ hat im Gegensatz zur Varianz die gleiche

 $E[(X-)^2]$ falls x stetig $\int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu)^2 \cdot f(x)$

- Var[b] = 0• $Var[aX + b] = a^2 Var[X]$
- 3.7.1 Satz 3.2

Dimension von die ZV X.

 $Var[X] = E[X^2] - (E[X])^2$ Beim Minuend wird beim Erwartungswert nur das einfach stehende x quadriert nicht f(x)!!! 3.8 Z-Transformation, Standardisie-

Sei X eine ZV mit μ und σ . Dann ist $Z = \frac{X - \mu}{\mu} = \frac{x}{\mu} - \frac{\mu(konstant)}{\mu(konstant)}$

Falls X, Y stochastisch unabhängig \Rightarrow Cov[X,Y] = 03.10 Satz 3.3 $Cov[X, Y] = E[XY] - E[X] \cdot E[Y]$ 3.10.1 Varianz einer Summe von

$\sum_{i=1}^{n} \sum_{i=1}^{i} Cov[X_i, X_i]; Var[X_1 +$ X_2] = $Var[X_1] + Var[X_2] + 2Cov[X_1, X_2]$

• $Var[X_i + ... + X_n]$

!!!: $Var[X_1 + ... + X_n] = \sum_{i=1}^n Var[X_i]$ 3.11 Overview $\mu \sigma$

• Falls X_i, X_i paarweise unabhängig

3.11.1 E[X]

3.9 Kovarianz

• Cov[X, Y] = Cov[Y, X]

• Cov[aX, Y] = aCov[X, Y]

Die Kovarianz zweier ZV (X, Y)

E[(X - E[X])(Y - E[Y]) Die Kovarianz

beschreibt die Abhängigkeit zweier ZV X

und Y. Je stärker diese Korrelieren, desto

(betragsmäßig) größer ist die Kovarianz.

definiert durch Cov[X,Y] =

• Cov[X,X] = Var[X]

Eigenschaften:

$E[aX + b] = AE[X] + b; EX_1 + ... + E_n =$ $\sum_{i=1}^{n} E[X_i];$ Falls X_1, X_2 unabhängig:

 $E[X_i] = \mu = E[\overline{X}] = E[\frac{1}{n}(X_1 + ... + X_n)] =$

3.11.2 Varianz

Falls X_i , X_j parweise unabhängig:

 $Var[X_1 + ... + X_n] = \sum_{i=1}^n Var[X_i]$

 $Var[aX + b] = a^2 Var[X]$

 $|x_n| = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n Var[X_i] = \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$ 3.12 Quantile Sei X eine ZV mit Verteilungsfunktion F(x) und 0 . Dann ist das p-Quantil definiert als der Wert $x_p \in \mathbb{R}$ für den gilt:

 $Var[X_i] = \sigma^2 \Longrightarrow Var[\overline{X}] = Var[\frac{1}{n}(x_1 + ... +$

Alle Werte $\{x_1,...,x_n\}$ einer ZV X sind gleich wahrscheinlich; **Wahrscheinlich**-

keit $P(X = x_k) = \frac{1}{n}$; Verteilung

ppois $(k, \lambda) = F(k)$;

4.1.5 Gleichverteilung

Erfolg und 0 bei Misserfolg; Wahrschein**lichkeit:**P(X = 1) = p, P(X = 0) = 1 - p;**Verteilung:** $X \sim B_{1,p}$ p ist Erfolgswahr-

 $X \sim U_{\{x_1,...,x_n\}}; E[X] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k = \overline{x};$

 $Var[X] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} x_k^2 - \overline{x}^2$; **R:** sample(1:

(N,n) n Zufallszahlen zwischen 1 und 4.2 Gleichverteilung

 $Var[X] = \lambda \mathbf{R} : \frac{d}{pois}(k, \lambda) = P(X = k);$

Zufallszahlen aus einem Intervall [a, b]; **Dichte:** $f(x) = \frac{1}{h-a}$ für $x \in [a,b]$;

4.2.1 Stetige Gleichverteilung

 $Var[X] = \frac{(b-a)^2}{12} \mathbf{R} : \frac{d}{dunif}(x, a, b) = f(x);$ puni f(x, a, b) = F(x); runi f(n) = n Zufalls-

n Zufallszahlen zwischen a und b;

4.2.2 Normalverteilung Beschreibt viele reale Situationen,

ist insbesondere Grenzverteilung unabhängiger Summen;

 $f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2\right);$ Verteilung:

 $X \sim N_{u.\sigma^2}$; $E[X] = \mu$; $Var[X] = \sigma^2$; **R**:

 $dnorm(x, \mu, \sigma) = f(x); pnorm(x, \mu, \sigma) =$

F(x); qnorm (q, μ, σ) : q - Quantil; Maximalstelle von f(x) bei $x = \mu$; Wende**stelle** von f(x) bei $x = \mu \pm \sigma$; E[aX + b] =

Dichte:

aE[X] + b; $Var[aX + b] = a^2Var[X]$; $X \sim N_{\mu,\sigma^2} \Rightarrow aX + b \sim N_{a\mu+b,a^2\sigma^2}$ und $\frac{X-\mu}{\sigma}$ ~ $N_{0,1}$; X_1 ~ N_{μ_1,σ_1^2} und X_2 ~ $N_{\mu_2,\sigma_2^2} \Rightarrow X_1 + X_2 \sim N_{\mu_1 + \mu_2,\sigma_1^2 + \sigma_2^2};$

 X_1, X_2 stochastisch unabhängig 4.2.3 Standardnormalverteilung

Dichte: $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2}}e^{(-\frac{1}{2}x^2)}$; Verteilung

 $\phi(x) = \int_{-\infty}^{x} \varphi(t)dt$; Quantile: $\phi(-x) = 1$ $\phi(x) \Rightarrow -x_p = x_{1-p} \text{ z.B. } -x_{0.25} = x_{0.75};$

nem Kontinuum. Die durchschnittlich zu erwartende Anzahl der Erfolge λ pro

 $p(1); Var[X] = p(1-p) = E[X^2] - (E[X])^2 =$ $p - p^2 = p(1 - p);$

4.1.2 Binominal verteilung Anzahl der Erfolge beim n-maligen Ziehenmit Zurücklegen; Wahr-

fallszahlen;

4 Spezielle Verteilung

4.1 Diskrete Verteilung

4.1.1 Bernouilliverteilung

Indikatorvariable mit den Werten 1 bei

scheinlichkeit; $E[X] = p = \sum x_i \cdot p(x_i) = 1$.

 $(1 - p)^{n-k}, k \in [0, 1, ..., n]$; Verteilung **Verteilung:** $X \sim U_{[a,b]}$; $E[X] = \frac{a+b}{2}$; $X \sim B_{n,p}$; E[X] = np; Var[X] =np(1 - p); **R:** dbinom(k,n,p)=P(X=k) ≜Wahrscheinlichkeits-/Dichtefunktion; pbinom(k,n,p)=F(k)zahlen zwischen 0 und 1; runi f(n, a, b) =≜Verteilungsfunktion; qbinom(q,n,p)=q-Quantil; rbinom(k,n,p)≘kbinomialverteilte Zu-

scheinlichkeit $P(x = k) = \binom{n}{k} \cdot p^k$

4.1.3 Hypergeometrische Verteilung Anzahl der Erfolge beim n-maligen

Ziehen ohne Zurücklegen aus einer Menge mit M Elementen, die Erfolg bedeuten, und N Elementen, die Misserfolg bedeuten. Gesamtumfang = M + N; Wahrscheinlichkeit P(X = k) =

 $\frac{\binom{M}{k}\cdot\binom{N}{n-k}}{\binom{M+N}{k}}, k \in \{0,1,...,min\{n,M\}\};$ **Ver**teilung $X \sim H_{M,N,n}$; $E[X] = n \frac{M}{M+N}$; $\frac{M}{M+N}$ $\hat{=}$ Tref ferwahrscheinlichkeit;

 $Var[X] = n \frac{M}{M+N} (1 - \frac{M}{M+N}) \frac{M+N-n}{M+N-1};$ $\rightarrow 1$ falls n klein im Verhältnis zu M+N; **R**: dhyper(k, M, N, n) = P(X = k); phyper(k, M, N, n) = F(k);

4.1.4 Poisson-Verteilung Verteilung der seltenen Ereignisse Häufigkeit punktförmiger Ereignisse in ei-

Maßeinheit (i. a. Zeiteinheit) sei bekannt. $k \in \mathbb{N}_0 \rightarrow diskret$ Wahrscheinlich- $\mathbf{keit}P(X=k) = \frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda} \text{ mit } \sum_{k=0}^{\infty} P(X=k)$ k) = 1, $da \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{\lambda}$; Verteilung $e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \lambda \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^{i}}{i!} = \lambda;$ werte: $Z = \frac{x-\mu}{\sigma} \sim N_{0,1}$

 $F(x_p) \ge p$. p-Quantil einer stetigen $X \sim P_{\lambda}$; $E[X] = \lambda, da \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\lambda^{k}}{k!} e^{-\lambda} =$ ZV mit streng monoton wachsenden $F(x)x_p = F^{-1}(p)d$. h. umkehrbar.

Hilfszettel zur Klausur von **JD**., Seite 3 von 4 4.2.4 Exponentialverteilung Modellierung von Lebensdauern, Wartezeiten Sei $Y_t \sim P_{\lambda t}$ im Intervall [0,t]von t Zeiteinheiten, dann beschreibt

Seien X_i (i = 1,...,n) unabhängige identi-

tion;
$$Var[X] = \frac{1}{\lambda^2}$$
; **R**: $\frac{d}{dexp}(x,\lambda) = f(x)$; $\frac{d}{dexp}(x,\lambda) = f(x)$; **Eigenschaft:** Eine exponentialverteile ZV X ist gedächtnislos, d.h. $P(X > s + t)|X > t = P(X > s)$; $\frac{d}{dexp}(x,\lambda) = \frac{d}{dexp}(x,\lambda) = \frac{d$

die Exponentialverteilung die Wartezeit

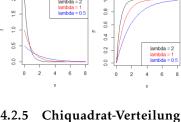
X bis zum Eintreten eines Ereignis-

ses; Dichte- und Verteilungsfunktion:

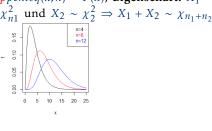
 $f(x) = \lambda e^{-\lambda x} (x \ge 0)$ und F(x) = 1 -

 $e^{-\lambda x}$; Verteilung: $X \sim Exp_{\lambda}$; E[X] =

 $\frac{1}{1} \Rightarrow$ Berechnung mit partieller Integra-



 $Z_1,...,Z_n$ seien unabhängige, standardnormalverteilte ZV $\Rightarrow X = Z_1^2 + Z_n^2$ hat Chiquadratverteilung mit n Freiheitsgraden; Anwendungsmodell: Summen unabhängiger, standardnormalverteilter ZV; **Verteilung:** $X \sim \chi_n^2$; E[X] =n; Var[X] = 2n; **R**: $\frac{d}{d}chisq(x,n) = f(x)$; ppchisq(x,n) = F(x); Eigenschaft: $X_1 \sim$



4.2.6 t-Verteilung

 $Z \sim N_{0.1}$ und $X \sim \chi_n^2 \Rightarrow Y = \frac{Z}{X}$ ist tverteilt mit n Freiheitsgraden; Anwendungsmodell: Schätz- und Testverfahren bei unbekannter Varianz; Verteilung: $Y \sim t_n$; E[Y] = 0 für n > 1; $Var[Y] = \frac{n}{n-2}$ für n > 2; **R**: $\frac{d}{dt}(y, n) = f(x)$; pt(y, n) = F(x);

 $qt(y,n) = F^{-1}(x)$; Eigenschaften: Für $n \to \infty$ der Dichtefunktion $\Rightarrow -y_p = x_{1-p}$

5.1 ZGWS

sche verteilte (i.i.d) ZV mit Erwartungswert μ und Varianz σ^2 . Dann gilt für hinreichend große n (>30) und $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n}$ näherungsweise: $\sum_{i=1}^{n} X_i \sim N_{n\mu,n\sigma^2} \&$

$$\frac{\sum X_i - n\mu}{\sqrt{n} \cdot \sigma} \sim N_{0,1}$$

$$\sum X_i \text{ bezieht sich auf Y; } \sum X_i - n\mu \text{ bezieht}$$

$$\text{sich auf } X_i; \ \overline{X} \sim N_{\mu, \frac{\sigma^2}{n}} \& \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma} \sim N_{0,1};$$

$$\text{Der Satz gilt sogar allgemeiner, wenn}$$

$$\text{die } X_i \text{ abhängig und nicht identisch verteilt sind, voraussgesetzt kein } X_i \text{ ist deutlich dominanter?! als die anderen.Für}$$

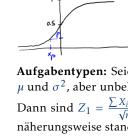
$$\text{die Veraussetzung des } \overline{XCW} \text{ ict. dass}$$

$$\text{5.4.2 Stichprobenvarianz}$$

die Voraussetzung des ZGW ist, dass die X_i nicht normalverteilt sein müssen., Die Stichprobenfunktion S^2 damit $\sum_{i=1}^{n} X_i$ oder \overline{X} bei **hinreichend großem n** normalverteilt sind. Faustregel: **Je** schiefer die Verteilung der X_i **desto** größer muss n sein: n>30: falls die unbekannte Verteilung ohne markanten Ausreißer, aber schief ist (Exponentialverteilung); n>15: falls die unbekannte Verteilung annähernd symmetrisch ist(Binomialverteilung); $n \le 15$: falls die unbekannte Verteilung annähernd normalverteilt ist;

5.2 ϕ $\phi(-a) = 1 - \phi(a); \phi(a) =$

$$Y \sim t_n$$
; $E[Y] = 0$ für $n > 1$; $Var[Y] = \frac{n}{n-2}$
für $n > 2$; **R:** $\frac{d}{dt}(y, n) = f(x)$; $pt(y, n) = F(x)$; $qt(y, n) = F^{-1}(x)$; **Eigenschaften:** Für $n \rightarrow \infty$: $t_n \rightarrow N_{0,1}$; Achsensymmetrie $-qnorm(p) = qnorm(1 - p) \Leftrightarrow$



Aufgabentypen: Seien X_i i.i.d. ZV mit μ und σ^2 , aber unbekannter Verteilung. Dann sind $Z_1 = \frac{\sum X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$ und $Z_2 = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma}$ näherungsweise standardnormalverteilt. • Es lassen sich Wahrscheinlichkei-

• Es lässt sich n bestimmen, so dass, zu vorgegebener Schranke k und Wahrscheinlichkeit p gilt: $P(Z_i >$ $k \ge p$ or $P(-k \le Z_i \le k) \ge p$ 5.4 Stichprobenverteilungen für nor $qnorm(1-\frac{\alpha}{2})$ malverteilte Grundgesamtheiten

für Erwartungswert μ , d. h. $E[\overline{X}] = \mu$

 $\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}(X_i - \overline{X})^2 = \frac{1}{n-1}(\sum_{i=1}^{n}X_i^2)$ $n\overline{X}^2$)ist eine erwartungstreue Schätz-

$1 - \phi(-a)$; $P(-a < Z < a) = \phi(a) - \phi(-a) =$ $\phi(a) - (1 - \phi(a)) = 2\phi(a) - 1$ or $1 - \phi(-a) - \phi(-a)$ $\phi(-a) = 1 - 2\phi(-a)$

$-\phi^{-1}(p) = \phi^{-1}(1-p)$ Zusammenhang

ten für $\sum X_i, \overline{X}, Z_1$ oder Z_2 berech-

5.4.1 Stichprobenmittel

funktion für die Varianz σ^2 , d. h. $E[S^2] = \sigma^2$; $E[\overline{X}] = E[\frac{1}{n}\sum X_i] =$ $\frac{1}{n}E[\sum X_i] = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n E[X_i] = \frac{1}{n}n\mu = \mu;$ $Var[\overline{X}] = Var[\frac{1}{n}\sum X_i] = \frac{1}{n^2}Var[\sum X_i] =$ $\frac{1}{n^2}n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$; Seien $X_i(i = 1,...,n)$ unäbhängige normalverteilte ZV mit Erwartungswert μ und Varianz σ^2 . Dann

unbekannter Varianz: $\frac{X-\mu}{S}\sqrt{n} \sim t_{n-1}$; 6 Konfidenzintervall 6.1 Begriffe Irrtumswahrscheinlichkeit = α ; Konfidenzniveau = $1 - \alpha$ = ; Konfidenzintervall

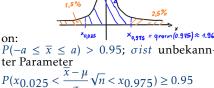
6.2 Punkschätzer E[X]: Stichprobenmittel: $X = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$;

Varianz: Stichprobenvarianz: $s^2 =$

 $\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}(X_i-\overline{X})^2$; Schätzwert für wahren Parameter, aber keine Aussage über Unsicherheit der Schätzung, Geringe Sicherheit für wahren Parameter;

mit vorgegebener Sicherheit; Voror Testgröße **TG** (häufig \bar{x}) ist bekannt gabe (95% or 99%); Dichtefunktibis auf einen Parameter, z.B. μ, für den eine Hypothese aufgestellt wird. TG ~ N_{u,σ^2} ; Nullhypothese: H_0 : Angezweifel-

Intervall für wahren Parameter,



 $P(x_{0.025} < \frac{x - \mu}{\sigma} \sqrt{n} < x_{0.975}) \ge 0.95$ $-1.96; N_{0.1}; 1.96;$ 6.4 μ , unbekannt, σ^2 , bekannt $I =]\overline{X} - \phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2}) \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$

Die Stichprobenfunktion $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$ ist eine erwartungstreue Schätzfunktion $\overline{X} + \phi^{-1} (1 - \frac{\alpha}{2}) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} [;$ 95% 2,5% \$\phi^{-1}(0,375) ≈ 1,96

6.3 Intervallschätzer

Konfidenzintervall, n-größer ⇒ 6.7 Aufgabentypen

gilt: bei unbekannter Varianz: $\frac{X-\mu}{\sigma}\sqrt{n}$ ~ $N_{0,1}$; $\frac{(n-1)S^2 = \sum (x-\overline{x})^2}{\sigma^2 \Rightarrow \text{Standardisierung}} \sim \chi_{n-1}^2$; **Bei**

ter Parameter

5% φ-1/0,95)≈ 1,645

6.5 $\mu \& \sigma^2$, unbekannt

$I = \overline{X} - t_{n-1}^{-1} (1 - \frac{\alpha}{2}) \frac{S}{\sqrt{n}}, \overline{X} + t_{n-1}^{-1} (1 - \frac{\alpha}{2}) \frac{S}{\sqrt{n}}$ 6.6 Zusammenfassung Wie verändert sich das $(1 - \alpha)$ -

kürzer; 1- α größer \Rightarrow I länger; Für $\frac{L}{2} = 2\phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2})\frac{\sigma}{\sqrt{n}}\frac{1}{2} = 2\phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2})\frac{\sigma}{\sqrt{4n}}$ **Geg:** n, 1- α ; **Ges:** I s.o. **Geg:** \overline{X} , σ , 1 – α , L;

 $\frac{\alpha}{2}$) $\frac{\sigma}{L}$ Geg: n, I, L; Ges: 1- α ; 1 - $\frac{\alpha}{2}$ =

7 Hypothesentests Basierend auf n unabhängig und iden-

 $L = 2\phi^{-1}(1-\frac{\alpha}{2})\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$; Ges: n; $\sqrt{n} > 2\phi^{-1}(1-\frac{\alpha}{2})\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$

tisch Verteilte (i.i.d) Zufallsvariablen

 $X_1,...,X_n$ (Messungen) soll eine Entscheidung getroffen werden, ob eine Hypothese für einen unbekannten Erwartungswert μ gültig ist or nicht. lässt sich keine Aussage über den Fehler

7.1 Def α = Signifikanzniveau/ Fehlerwahr-

Schlussfolgerung = H_0 verworfen \rightarrow klassischer Parametertest; schwache Schlussfolgerung = H_0 wird nicht verworfen \rightarrow klassischer Parametertest. p-Wert = beobachtetes Signifikanzniveau

Kann H_0 nicht verworfen werden, dann

scheinlichkeit TG = Prüfgröße; TG* =

 $C) \le \alpha \Leftrightarrow |TG| = \frac{|\overline{X} - \mu_0|}{\sigma_0} \sqrt{n} > \phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2});$

Treffen der Testentscheidung, basierend auf einer konkreten Stichprobe $\{x_1,...,x_n\}$; Berechnung der Realisation $tg = TG(x_1,...,x_n)$ der Prüfgröße TG; **Ab**lehnungsbereich / Kritischer Bereich C: Werte der Testgröße, die für H1, sprechen & bei Gültigkeit von H_0 mit Wahrscheinlichkeit $\leq \alpha$ (meist 0.1, 0.05, or 0.01) auftreten. Fehler 1. Art:α ist die Wahrscheinlichkeit, dass H_0 verworfen wird, obwohl sie richtig ist. **Ånnahmebereich:** Komplement C des Ablehnungsbereichs. H_0 kann nicht abgeleht werden, falls $tg \in \overline{C}(P(tg \in \overline{C}) \ge 1 - \alpha)$. Fehler 2. Art:

Die Wahrscheinlichkeit, dass H_0 nicht

abgelehnt wird, obwohl sie falsch ist.

7.2 Null- und Gegenhypothese

Modell: Verteilung der Grundgesamtheit

te Aussage, der widersprochen werden

kann, wenn die Stichprobe einen Gegen-

beweis liefert. $H_0: \mu = \mu_0$; Gegenhypo-

these H_1 : Gegenteil von H_0 z.B. $H_1 \neq \mu_0$;

7.3 Ablehnungsbereich, Fehler 1. & 2.

Testentscheidung

H₀ wird nicht abgelehnt

7.4 Klassischer Parametertest H_0 wird abgelehnt, falls tg = $TG(x_1,...,x_n) \in C$; H_0 wird angenom-

men falls $tg = TG(x_1,...,x_n) \in \overline{C}$; Der kritische Bereich ergibt sich analog zu den Konfidenzintervallen durch die Vorgabe eines kleinen Signifikanzniveau

α d.h. max. Wahrscheinlichkeit für

Fehler 1. Art, mit standardisierter Prüfgröße TG* gilt: $P(TG \in C) \le \alpha \Leftrightarrow TG^* \in$

 $]-\infty; \phi^{-1}(1-\frac{\alpha}{2})[\cup]\phi^{-1}(1-\frac{\alpha}{2}); \infty[; P(TG \in$ \overline{C}) $\geq 1 - \alpha \Leftrightarrow TG^* \in [\phi^{-1}(\frac{\alpha}{2}), \phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2})];$ Wird dann H_0 verworfen, spricht man von einer signifikanten Schlussfolgerung.

2. Art treffen & man spricht von einer schwachen Schlussfolgerung. 7.5 Zweiseitiger Gauß Test

standardisierte Prüfgröße; siginifikante

 $H_0: \mu = \mu_0$ gegen $H_1: \mu \neq \mu_0$; $\overline{X} \sim$ $N_{\mu_0,\sigma_0^2/n} \Rightarrow \frac{\overline{X}-\mu_0}{\sigma_0}\sqrt{n} \sim N_{0,1}; P_{\mu 0}(\overline{X} \in$

Hilfszettel zur Klausur von JD., Seite 4 von 4

Testentscheidung: H_0 wird abgelehnt, falls $|TG| > \phi^{-1}(1-\frac{\alpha}{2})$; H_0 wird angenommen, falls $|TG| \le \phi^{-1}(1 - \frac{\alpha}{2})$

7.6 Einseitiger Gauß Test

7.6.1 linksseitig

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

7.6.2 rechtsseitig

 $H_0: \mu \le \mu_0 \text{ gegen } H_1: \mu > \mu_0$ $P_{\mu 0}(\overline{X} \in C) \le \alpha \Leftrightarrow TG = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma_0} \sqrt{n} < C$ $\phi^{-1}(\alpha)$; Testentscheidung: H_0 wird abgelehnt falls, $TG < \phi^{-1}(\alpha)$; H_0 wird angenommen, falls $TG \ge \phi^{-1}(\alpha)$; linksseitig: 1 Verteilung der Testgröße

7.7 Varianten Gauß Test, σ^2 bekannt, μ unbekannt

Prüfgröße $tg = \frac{A - \mu_0}{\sigma_0} \sqrt{n}$;				
H_0	H_1	H ₀ ablehnen, falls	p-Wert	
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$ tg >\Phi^{-1}\left(1-rac{lpha}{2} ight)$	2(1 – Φ(t g))	
$\mu \le \mu_0$	$\mu > \mu_0$	$tg > \Phi^{-1} \left(1 - lpha ight)$	$1-\Phi(tg)$	
$\mu \ge \mu_0$	$\mu < \mu_0$	$tg < \Phi^{-1}(lpha)$	Φ(tg)	

7.8 t-Test, μ , σ^2 unbekannt

Prüfgröße		$tg = \frac{\overline{X}}{}$	$\frac{S-\mu_0}{S}\sqrt{n}$ ~
H ₀	H_1	H ₀ ablehnen, falls	p-Wert
$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$ tg >t_{n-1}^{-1}\left(1-rac{lpha}{2} ight)$	$2(1-t_{n-1}(tg))$
$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$	$tg > t_{n-1}^{-1} \left(1 - \alpha\right)$	$1-t_{n-1}(tg)$
$\mu \ge \mu_0$	$\mu < \mu_0$	$tg < t_{n-1}^{-1}(\alpha)$	$t_{n-1}(tg)$

7.9 p-Wert

Wahrscheinlichkeit, bei Zutreffen von H_0 den beobachteten Wert tg der Prüfgröße or einen noch stärker von μ_0 abweichenden Wert zu bekommen. Der p-Wert zu einer Hypothese H_0 ist der kleinste Wert von α , für den H_0 noch abgelehnt werden kann. **Je kleiner** der Wert, **desto** kleiner ist der Fehler 1. Art & umso signifikanter ist die Testentscheidung. Nice to know Anhand des p-Werts kann man für beliebige Werte von α eine Testentscheidung treffen; Falls p - Wert < 1%: sehr hohe Signifi-

Falls $1\% \le p - Wert < 5\%$: hohe Signifi-

Falls $5\% \le p - Wert \le 10\%$: Signifikanz **gen**;

Falls p - Wert > 10%: keine Signifikanz

Zusammenhang I & Hypothesentests zweiseitig

zum Konfidenzniveau $1 - \alpha$; H_0 wird abgelehnt, falls $\mu_0 \notin I$; H_0 wird angenommen, falls $\mu_0 \in I$; Das Konfidenzniveau ist der Annahmebereich von H_0 zum Signifikanzniveau α ;

7.11 Zusammenfassung klass. Hy-

Signifikanzniveau α wird vorgegeben; α & Verteilung der Testgröße unter H_0 wir der Ablehnungsbereich ermittelt. Je kleiner (größer) α , desto kleiner (größter) ist der Ablehnungsbereich; $!: \alpha \& C$ hängen **nicht von** der konkreten

Stichprobe ab; H₀ wird abgelehnt, falls der ermittelte Wert der Testgröße (beobachteter Wert)

in C liegt. !: Die tg hängt von der konkreten Stichprobe ab. Sie ist eine ZV.

7.12 Test mittels p-Wert

 α wird vorgegeben.

Berechnung des p-Werts anhand der konkreten Stichprobe mit der Verteilung der

!:Der p-Wert hängt von der konkreten Stichprobe ab, ist eine ZV.

H_0 wird abgelehnt, falls $p - Wert \le \alpha$.; zweisciliger 8 Fehleranalyse

Derzeit ausgeklammert

rechtsselige 9 Interpolation

Zu gegebenen Punkten $(x_i, y_i), i = 0, ..., n$ linksschiger mit $x_i \neq x_j$ für $i \neq j$ eine Funktion G (dies ist nicht eindeutig! Abhängig von der Funktionsklasse), so dass $G(x_i) = y_i$, i =0,...,n (Interpolationsbedingung). Interpolation ist **ungeeignet** für verauschte Daten. Lösung: Approximation der kleinsten Quadrate.

9.1 Begriffe

Extrapolation \(\delta\) N\(\text{aherungwerte f\text{ur }} x-\) Werte außerhalb der Stützstellen

9.2 Vandermonde/klassisch

Unterschiedliche Darstellungen für ein Interpolationspolynom $G(x) = p_n(x)$ vom Grad n haben unterschiedliche Eigenschaften bei der nume-Berechnung. Monombasis: $x^0, x^1, x^2, x^3, ...; p_n(x) = a_n x^n + ... +$ $a_1x^1 + a_0x^0$; **Ziel:** Bestimmung d. Koeffizienten $a_0, a_1, ..., a_n$ $p_n(x_i) = y_i = a_n x_i^n + ... + a_1 x_i^1 + a_0 x^0$ für i = 0, ..., n; Für die eindeutige Lösung n+1 Gleichungen: Interpolationsbedingun-

Die Koeffizientenmatrix ist die sog. Vandermonde Matrix; Eigenschaften: Die Vandermonde Matrix ist nicht singulär(falls alle x_i verschieden); Rechenaufwand: $\mathcal{O}(n^3)$; Für große n sehr schlecht konditioniert & als Allgemeiner Ansatz ungeeignet.

9.3 Lagrange

2 Formeln; $p_n(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + ... +$ $y_n L_n(x)$; $L_k(x) \prod_{j=0; j\neq k}^n \frac{x-x_j}{x_k-y_i}$; Jede Basisfunktion $L_k(x)$ ist ein Polynom vom Grad $\leq n$; **Bemerkung:** Findet Anwendung bei Numerischer Integration; Wenn Stützstellen x_i gleich bleiben & nur y_i ändern $\Rightarrow x^{-n} = \frac{1}{n}$ keine Neuberechnung; Rechenaufwand $\mathcal{O}((n+1)^2)$; Kommen neue Stützpunkte hinzu ⇒ Neuberechnung!; Die Interpolationspolynome liefern nur sinnvolle Nä**herungswerte** für x-Werte, die zwischen den gegebenen Stützstellen liegen; Extrapolation (Näherungwerte für x-Werte außerhalb der Stützstellen) kann zu großen Abweichungen führen.

9.4 Newton

Darstellung des Interpolanten, die auf ein gestaffeltes LGS führt & einfache Hinzunahme weiterer Punkte erlaubt. $p_n(x) = c_0 + c_1(x - x_0) + ... +$ $c_n(x-x_0)(x-x_1)...(x-x_{n-1})$

Polynom vom Grad n

Das Resultierende LGS für die Koeffizienten c_i hat gestaffelte Form. **Vorteile:** Rechenaufwand $\mathcal{O}(n^2)$ Gleitpunktoperationen; Hinzufügen weiterer Stützstellen ohne großen Aufwand. Andere Koeffizienten bleiben unverändert.

9.5 Dividierende Differenzen

10 Allgemein

10.1 Symbole

Stichprobenstandardabweichung \(\hat{\pm}\) s; Standardabweichung $\hat{=}\sigma$

10.2 Abl.

$$\frac{x^{n} \triangleq nx^{n-1}}{\sin x \triangleq \cos x; \cos x \triangleq -\sin x; \tan x \triangleq \frac{1}{\cos^{2}x} = 1 +} \qquad x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^{2} - 4ac}}{2a}; x_{1,2} = \frac{2a}{-b \mp \sqrt{b^{2} - 4ac}}0$$

$$\frac{\tan^{2}x; \cot x \triangleq -\frac{1}{\sin^{2}x} = -1 - \cot^{2}x;}{e^{x} \triangleq e^{x}; a^{x} \triangleq (\ln a) \cdot a^{x};}$$

$$\ln x \triangleq \frac{1}{x}; \log_{a} x \triangleq \frac{1}{(\ln a) \cdot x};$$

$$(a+b)^{2} = a^{2} + 2ab + b^{2} \text{ 1. Binom; } (a+b)^{3}$$

10.3 Abl.Regeln

Faktorregel $y = C \cdot f(x) \Rightarrow y' = C \cdot f'(x)$; duktregel $y = u \cdot v \Rightarrow y' = u' \cdot v + v' \cdot u$; $6a^2b^2 - 4ab^3 + b^4$ $y = u \cdot v \cdot x \Rightarrow y' = u' \cdot v \cdot w + u \cdot v' \cdot w + u \cdot v \cdot x';$ Quotientenregel $y = \frac{u}{v} \Rightarrow y' = \frac{u' \cdot v - u \cdot v'}{v^2};$ Kettenregel $f'(x) = F'(u)u'(x) = \hat{F}'(u)$: Ableitung der Äußeren Funktion; u'(x): Ableitung der Inneren Funktion

10.4 Integralregel, elementar

Faktorregel $\int_a^b C \cdot f(x) dx = C \cdot \int_a^b f(x) dx$; **Summenregel** $\int_a^b [f_1(x) + ... + f_n(x)]dx =$ $\int_{a}^{b} f_{1}(x)dx + ... + \int_{a}^{b} f_{n}(x)dx$; Vertauschungsregel $\int_{b}^{a} f(x)dx = -\int_{a}^{b} f(x)dx$; $\int_a^a f(x)dx = 0; \quad \int_a^b f(x)dx = \int_a^c f(x)dx +$ $\int_{c}^{o} f(x)dx \text{ für } (a \le c \le b);$

10.5 Potenzen

$$-n = \frac{1}{n}$$

$$a^{0} = 1, a^{-n} = \frac{1}{a^{n}}$$

$$a^{m} \cdot a^{n} = a^{m+n}$$

$$\frac{a^{m}}{a^{n}} = a^{m-n} text f r a \neq 0$$

$$!(a^{m})^{n} = (a^{n})^{m} = a^{m \cdot n}$$

$$a^{n} \cdot b^{n} = (a \cdot b)^{n}$$

$$\frac{a^{n}}{b^{n}} = (\frac{a}{b})^{n} \text{ für } b \neq 0$$

$$m, n \in \mathbb{N}^{*};$$

$$a, b \in \mathbb{R}$$

$$a > 0, b > 0 :$$
beliebig reele
Exponenten

$$a > 0 : a^{b}$$

$$= e^{b \ln a}$$

$$(3)$$

10.6 Wurzel

$$\sqrt{a^2} = |a|; b = a^n \Leftrightarrow a = \sqrt[n]{b}; \sqrt[n]{a} = a^{\frac{1}{n}};$$

 $\sqrt[n]{a \pm b} \neq \sqrt[n]{a} \pm \sqrt[n]{b}$

$$\sqrt[n]{a^m} = (a^m)^{\frac{1}{n}} = a^{\frac{m}{n}} = (a^{\frac{1}{n}})^m = (\sqrt[n]{a})^m
\sqrt[m]{\sqrt[n]{a}} = \sqrt[m]{a^{\frac{1}{n}}} = (a^{\frac{1}{n}})^{\frac{1}{m}} = a^{\frac{1}{m \cdot n}} = {}^{m \cdot \sqrt[n]{a}}
\sqrt[n]{a} \cdot \sqrt[n]{b} = (a^{\frac{1}{n}}) \cdot (b^{\frac{1}{n}}) = (ab)^{\frac{1}{n}} = {}^{\sqrt{n}ab}
\frac{\sqrt[n]{a}}{\sqrt[n]{b}} = \frac{a^{\frac{1}{n}}}{b^{\frac{1}{n}}} = (\frac{a}{b})^{\frac{1}{n}} = \sqrt[n]{a} \text{ für } b > 0
\Rightarrow m, n \in \mathbb{N}^* : a > 0, b > 0$$

10.7 Abc-Formel

$$x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$
; $x_{1,2} = \frac{2a}{-b \mp \sqrt{b^2 - 4ac}}$

10.8 Bin.Formel

$$\frac{\ln x = \frac{1}{x}; \log_a x = \frac{1}{(\ln a) \cdot x};}{\text{10.3 Abl.Regeln}}$$

$$\text{Faktorregel } y = C \cdot f(x) \Rightarrow y' = C \cdot f'(x);$$

$$\text{Summenregel } y = f_1(x) + f_2(x) + \dots + f_n'(x); \text{Produktregel } y = f_1'(x) + f_2'(x) + \dots + f_n'(x); \text{Produktregel } y = u \cdot v \Rightarrow y' = u' \cdot v + v' \cdot u;$$

$$y = u \cdot v \cdot x \Rightarrow y' = u' \cdot v \cdot w + u \cdot v' \cdot w + u \cdot v \cdot x';$$

$$(a+b)^2 = a^2 + 2ab + b^2 \cdot 1. \text{ Binom}; (a+b)^3 = a^3 + 3a^2b + 3ab^2 + b^3; (a+b)^4 = a^4 + 4a^3b + b^4$$

$$(a-b)^2 = a^2 - 2ab + b^2; \text{ 2. Binom}; (a-b)^3 = a^3 - 3a^2b + 3ab^2 - b^3; (a-b)^4 = a^4 - 4a^3b + b^4$$

$$(a+b)(a-b) = a^2 - b^2 \cdot 3. \text{ Binom};$$

10.9 Einigungen

· Beim Runden mind. eine Nachkommastelle.