

<b>Beschreibende Statistik</b>
<b>Lageparameter</b>
Arithmetisches Mittel
$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{n} (x_1 + \dots + x_n)$
Geometrisches Mittel
$\bar{x}_{geom} = \sqrt[n]{x_1 \cdot x_2 \cdot \dots \cdot x_n}$
Median

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

Der Median  $\tilde{x}$  minimiert die Funktion  $\sum_{i=1}^n |x_i - \bar{x}|$

<b>Streuungsmaße</b>
(empirische) Varianz
$var = \sigma^2 = s_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$
Standardabweichung
$\sigma = s_n = \sqrt{\sigma^2}$ $\sigma = s_n = \sqrt{s_n^2}$
mittlere absolute Abweichung

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i - \tilde{x}| \text{ f\"ur Median}$$
$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i - \bar{x}| \text{ f\"ur arithmetisches Mittel}$$

<b>Kovarianz und Korrelationskoeffizient</b>
Kovarianz
$cov(x, y) = S_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y})$
Korrelationskoeffizient

$$r_{xy} = \frac{S_{xy}}{\bar{S}_x \cdot \bar{S}_y}$$

Der Korrelationskoeffizient liegt immer zwischen  $-1 \leq r \leq +1$ . Je nher  $r_{xy}$  bei  $-1$  (negative Korellation/Steigung), oder  $+1$  (positive Steigung/Korrelation) liegt, desto genauer schmiegen sich die Messwerte an eine Gerade an. Bei  $r_{xy}$  nahe 0 gibt es keinen *linearen* Zusammenhang zwischen den Merkmalen.

<b>Regressionsrechnung</b>
Regressionsgerade
Variante 1
$y = \bar{y} + \frac{S_{xy}}{\sigma_x^2} \cdot (x - \bar{x})$
Variante 2
$y = b + a \cdot x$
$a = \frac{S_{xy}}{\sigma_x^2} \text{ und } b = \bar{y} - a \cdot \bar{x}$

Kleinste quadratische Abweichung

Die Parameter  $a, b, c, \dots$  werden so gewhlt, dass

$$Q(a, b, c, \dots) = \sum_{i=1}^n (y_i - f_{a,b,c,\dots}(x_i))^2$$

minimal ist

$f_{a,b,c,\dots}(x_i)$  ist die Funktion dessen Parameter gesucht werden

Nullsetzen der partiellen Ableitungen:

$$\frac{\delta}{\delta a} Q(a, b) = 0$$
$$\frac{\delta}{\delta b} Q(a, b) = 0$$

ber die Ableitungen lassen sich die Parameter finden welche die vorgegebene Funktion am besten annhern

Vergleich ermittelter Kurven

Um Kurven zu vergleichen, einfach die ermittelten Parameter in die  $Q(a, b, c, \dots)$  Funktion eingeben und Wert berechnen. Je kleiner der Wert desto besser passt die Kurve

<b>Wahrscheinlichkeitstheorie</b>
<b>Wahrscheinlichkeitsrume</b>
Der Wahrscheinlichkeitsbegriff

$Ergebnismenge = \Omega$

Beispiel Wrfel  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

Ein Ereignis ist eine Teilmenge der Ergebnismenge

$\emptyset \subseteq \Omega \hat{=} \text{unmgliches Ereignis}$

$\Omega \subseteq \Omega \hat{=} \text{sicheres Ereignis}$

$A = \{1, 2, 3\}$  Ereignis

$\bar{A} = \{4, 5, 6\}$  Gegenereignis

Elementarereignis
einelementige Teilmenge von $\Omega$
Ereignis, eine 3 werfen
$B = \{3\}$
$P(\{3\}) = \frac{1}{6}$
Laplace-Versuch

Jedes Elementarereignis ist gleich wahrscheinlich
$P(\{\omega_i\}) = \frac{1}{ \Omega }$
$P(A) = \frac{ A }{ \Omega } = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$
<b>Bedingte Wahrscheinlichkeit</b>
Bedingte Wahrscheinlichkeit
Wahrscheinlichkeit fur A unter der Bedingung B
$P(A B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$
$P(\bar{A} B) = 1 - P(A B)$
Formel von Bayes
$P(A B) = \frac{P(B A) \cdot P(A)}{P(B)}$

Satz der totalen Wahrscheinlichkeit
$P(A) = \sum_i P(A B_i) \cdot P(B_i)$

Viel Felder Tafel			
	A	$\bar{A}$	$\Sigma$
B	$P(A \cap B)$	$P(\bar{A} \cap B)$	$P(B)$
$\bar{B}$	$P(A \cap \bar{B})$	$P(\bar{A} \cap \bar{B})$	$P(\bar{B})$
$\Sigma$	$P(A)$	$P(\bar{A})$	1
Die Rander sind immer die Summen der zugehrigen Zeilen oder Spalten			

Allgemeine Regeln
$P(A \cap B) = P(A B) \cdot P(B) = P(B A) \cdot P(A)$
$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
$P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
$P(A \cup B) = P(\bar{A} \cap \bar{B})$
$P(A \cap B) = P(\bar{A} \cup \bar{B})$
Wenn A und B unabhngig, dann gilt
$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

<b>Zufallsvariablen</b>
Eine Zufallsvariable ist eine Zuordnungsvorschrift die jedem mglichen Ergebnis eines Zufallsexperiments eine Groe zuordnet
$X = k \hat{=} \{\omega \in \Omega   X(\omega) = k\}$
$X = 3 \hat{=} \{\omega \in \Omega   X(\omega) = 3\}$
$X \leq k \hat{=} \{\omega \in \Omega   X(\omega) \leq k\}$

<b>Diskrete Verteilungen</b>
Binomialverteilung
Mit zurucklegen, Wahrscheinlichkeit fur jedes Ereignis gleich
$X \sim B(n, p)$
n =: Stichprobenumfang
p =: Wahrscheinlichkeit
(p muss bei Binomialverteilung fest bleiben)
$P(X = k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1 - p)^{n-k}$
$P(X \leq k) = \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} \cdot p^i \cdot (1 - p)^{n-i}$
$P(X > k) = 1 - P(X \leq k)$
Eingabe Taschenrechner
$\binom{n}{k} \hat{=} n  nC r  k$
Die Binomialverteilung kann mit der Normalverteilung approximiert werden, <b>bedingung ist</b>
$X \sim B(n, p) \stackrel{a}{=} N(n \cdot p, n \cdot p \cdot (1 - p))$
falls gilt
$n \cdot p \cdot (1 - p) > 9$
Die Binomialverteilung kann mit der Poisson Verteilung approximiert werden, dann gilt
$\lambda = n \cdot p$
Hypergeometrische Verteilung
Ohne zurucklegen, Wahrscheinlichkeit ndert sich nach jedem Ereignis
$X \sim H(N, M, n)$
n =: Stichprobenumfang
N =: Gesamtzahl
M =: Anzahl der Elemente mit der Eigenschaft
$P(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \cdot \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$
$P(X \leq k) = \sum_{i=0}^k \frac{\binom{M}{i} \cdot \binom{N-M}{n-i}}{\binom{N}{n}}$
$P(X > k) = 1 - P(X \leq k)$
Poisson Verteilung
Schlusselwrter sind <b>Ereignisse pro Zeiteinheit</b> , zum Beispiel Anrufe innerhalb bestimmter Zeitspanne
$X \sim Pois(\lambda)$
$P(X = k) = \pi_\lambda(k) = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}$
Geometrische Verteilung
$X \sim Geom(n, p)$
$P(X = n) = (1 - p)^{n-1} \cdot p^n$

Beispiel: Ein Würfel wird so lange gewürfelt bis eine 6 auftritt. Die Zufallsvariable  $X$  ist gleich Anzahl der Würfe

Stetige Verteilungen

Dichtefunktion

Die Dichtefunktion ist ein Hilfsmittel zur Beschreibung einer stetigen Wahrscheinlichkeitsverteilung  
Bedingungen der Dichtefunktion

$$f(x) \geq 0$$
$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$$

Die Dichtefunktion muss **nicht** stetig sein  
Die Dichtefunktion ist die Ableitung der Verteilungsfunktion  $F(x)$

Verteilungsfunktion

Eine Verteilungsfunktion ist eine Funktion  $F$ , die jedem  $x$  einer Zufallsvariable  $X$  genau eine Wahrscheinlichkeit  $P(X \leq x)$  zuordnet  
 $F(x) \rightarrow P(X \leq x)$

Bedingungen der Verteilungsfunktion  
Die Verteilungsfunktion **muss** stetig sein  
Die Verteilungsfunktion **muss** monoton steigend sein  
 $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$   
 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$

Normalverteilung

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$   
Ist  $X \sim N(0, 1)$  dann heißt sie Standardnormalverteilt  
Jede Normalverteilung kann standardisiert werden, das heißt die Mitte der Kurve wird auf den Nullpunkt gesetzt  
Wenn  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  verteilt ist dann ist die standardisierte Zufallsvariable  $Z = \frac{x-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$  standardnormalverteilt  
Ist die Zufallsvariable standardverteilt kann die Wahrscheinlichkeit aus der Tabelle

abgelesen werden

$$P(X \leq k) = \Phi(k)$$
$$P(X = k) = \Phi(k) = 0$$
$$P(X \leq -k) = 1 - \Phi(+k)$$

allgemein gilt

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
$$P(X \leq k) = \Phi(\frac{k-\mu}{\sigma})$$

Quantile der Normalverteilung

Tabelliert ist das  $\beta$ -Quantil  $z_\beta$  der Normalverteilung  $N(0, 1)$   
 $P(X \leq z_\beta) = \beta$   
 $z_{1-\beta} = -z_\beta$   
Beispiel  
 $\beta = 0.9 \Rightarrow z_\beta = 1.28155$

Exponentialverteilung

Eine exponentialverteilte Zufallsvariable  $T$  hat die Dichte

$$f(t) = \begin{cases} \lambda \cdot e^{-\lambda \cdot t}, t \geq 0 \\ 0, t < 0 \end{cases}$$

und daraus ergibt sich die Verteilungsfunktion  
 $F(x) = P(T \leq x) =$

$$= \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda \cdot x}, x \geq 0 \\ 0, x < 0 \end{cases}$$

Die Exponentialverteilung ist Gedächtnislos

Erwartungswert und Varianz

Erwartungswert

Erwartungswert und Mittelwert sind prinzipiell gleichwertig, der Erwartungswert entspricht der theoretischen Erwartung, der Mittelwert entspricht den tatsächlichen Werten

Zufallsvariable mit diskreter Verteilung

$$\mu = E(X) = \sum_{i=0}^n (x_i \cdot p_i)$$

Zufallsvariable mit Dichtefunktion  $f$

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

Exponentialverteilung mit Zufallsvariable  $T$

$$E(T) = \sigma_T = \frac{1}{\lambda}$$

Für Binomialverteilung

$$\mu = E(X) = n \cdot p$$

Für geometrische Verteilung

$$\mu = E(X) = \frac{1}{p}$$

Für Poissonverteilung

$$\mu = E(X) = \lambda$$

Für Hypergeometrischeverteilung

$$E(S_n) = E(X_1 + \dots + X_n) = n \cdot E(X_1) = n \cdot \frac{M}{N}$$

Für Rechteckverteilung

$$E(T_i) = \frac{a+b}{2}$$

Allgemeine Regeln für den Erwartungswert

$$a, b \in \mathbb{R}$$
$$E(aX + b) = a \cdot E(X) + b$$
$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$
$$E(aX + bY) = a \cdot E(X) + b \cdot E(Y)$$

Varianz

Zufallsvariable mit diskreter Verteilung

$$\sigma^2 = Var(X) = \sum (x_i - \mu)^2 \cdot p_i$$

Zufallsvariable mit Dichtefunktion  $f$

$$Var(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$

Exponentialverteilung mit Zufallsvariable  $T$

$$Var(T) = \frac{1}{\lambda^2}$$

Für Binomialverteilung

$$\sigma^2 = n \cdot p \cdot (1 - p)$$

Für geometrische Verteilung

$$\sigma^2 = \frac{1}{p^2} - \frac{1}{p}$$

Für Poissonverteilung

$$\sigma^2 = Var(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \lambda$$

Für Hypergeometrischeverteilung

$$Var(S_n) = n \cdot \frac{M}{N} \cdot (1 - \frac{M}{N}) \cdot \frac{N-n}{N-1}$$

Für Rechteckverteilung

$$Var(T_i) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

Allgemeine Regeln für Varianz

$$Var(X + Y) =$$
$$Var(X) + Var(Y) + 2 \cdot cov(X, Y)$$

Unabhängiger Zufallsvariablen

Allgemeine Regeln

$$E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y)$$
$$Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)$$

Wichtige Sätze der Stochastik

Zentraler Grenzwertsatz

$n$  groß (Anzahl der Zufallsvariablen)  $n \geq 30$   
 $X_i$  unabhängig und identisch verteilt  
 $\hat{=}$  haben die gleiche Verteilung  
 $E(X_i) = \mu$   
 $Var(X_i) = \sigma^2$   
 $\sum X_i \sim N(n \cdot \mu, n \cdot \sigma^2)$

$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n = \bar{x} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$   
Manche Verteilungen verhalten sich in der Summe anders, zum Beispiel die Rechteckverteilung ist nicht mehr R-Verteilt.  
Dann wird der Zentrale Grenzwertsatz verwendet

Induktive Statistik - Schätztheorie

Konfidenzintervalle

Intervall für  $E(X)$  einer Normalverteilung

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

Allgemeine Matheregeln

Ableitungen und Integrale

Grundlegende Ableitungsregeln

$f(x)$	$f'(x)$
$c = const$	0
$x^n$	$n \cdot x^{n-1}$
$\sqrt{x}$	$\frac{1}{2\sqrt{x}}$
$e^x$	$e^x$
$a^x$	$\ln a \cdot a^x$
$\ln x$	$\frac{1}{x}$
$\log_a x$	$\frac{1}{\ln a \cdot x}$
$\sin x$	$\cos x$
$\cos x$	$-\sin x$
$\tan x$	$\frac{1}{\cos^2 x}$
$\cot x$	$\frac{1}{\sin^2 x}$

Verknüpfte Ableitungsregeln

$f(x)$	$f'(x)$
$(f(x) + g(x))$	$(f'(x) + g'(x))$
$(f(x) \cdot g(x))$	$(f'(x) \cdot g(x)) + (f(x) \cdot g'(x))$
$\frac{f(x)}{g(x)}$	$\frac{(f'(x) \cdot g(x)) - (f(x) \cdot g'(x))}{g(x)^2}$
$[f(g(x))]$	$f'(g(x)) \cdot g'(x)$

wichtige Stammfunktionen	
$f(x)$	$F(x)$
$x^n, n \neq 1$	$\frac{1}{n+1} \cdot x^{n+1} + c$
$\frac{1}{x}, x \neq 0$	$ \ln x  + c$
$\sqrt{x}$	$\frac{2}{3} \cdot x^{\frac{3}{2}} + c$
$e^x$	$e^x + c$