

Wahr Formelsammlung v.97

Ereignisraum:

Sei Ω ein endlicher Ergebnisraum: (1) Jede Teilmenge A von Ω heißt Ereignis (2) A tritt ein, wenn sich ein Ereignis $\omega \in \Omega$ einstellt das in A enthalten ist. (3) Die Menge $P(\Omega)$ aller Ereignisse heißt Ereignisraum.	Menge A und B Teilmenge von M Komplement: $\bar{A} = \{x \in M : x \notin A\}$ "nicht A " Vereinigung: $A \cup B = \{x \in M : x \in A \text{ oder } x \in B\}$ "A oder B" Durchschnitt: $A \cap B = \{x \in M : x \in A \text{ und } x \in B\}$ "A und B"
---	---

Rechengesetze der Mengenalgebra:

Kommutativgesetz: $A \cap B = B \cap A ; A \cup B = B \cup A$ Assoziativgesetz: $(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$ $A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C$ Distributivgesetz: $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$ $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$ Absorbtionsgesetz: $A \cap (A \cup B) = A ; A \cup (A \cap B) = A$ Gesetz von de Morgan: $\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B} ; \overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$ Gesetz für Komplemente: $A \cap \bar{A} = \emptyset ; A \cup \bar{A} = \Omega ; \bar{\bar{A}} = A$

Relative Häufigkeit:

Tritt ein Ereignis A bei n Zufallsexperimenten k -mal ein, so heißt $h_n(A) = k/n$ die relative Häufigkeit des Ereignisses A in dieser Versuchsfolge. Eigenschaften: $0 \leq h_n(A) \leq 1$ $h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B) - h_n(A \cap B)$ $h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B)$ falls $A \cup B = \emptyset$ $h_n(A) = \sum_{\omega} h_n(\omega)$ $h_n(\bar{A}) = 1 - h_n(A)$
--

Die mathematische Wahrscheinlichkeit

Laplace-Experiment: Wenn alle Ergebnisse ω des endlichen Ergebnisraum $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$ gleichmäßig auftreten. $P(A) = \frac{\text{Anzahl der Fälle bei denen } A \text{ eintritt}}{\text{Anzahl aller mögl. Ereignisse}} ; P(A) = \frac{ A }{ \Omega } ; P(\Omega) = 2^{ \Omega }$ statistische W.: $P(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} h_n(A)$ Geometrische W.: $P(A) = \frac{\text{Länge der Strecken } A}{\text{Gesamtlänge}}$

Axiomatische Def. der Wahrscheinlichkeit nach Kolmogoroff

Axiom 1: $P(A) \geq 0$ (Nichtnegativität) Axiom 2: $P(\Omega) = 1$ (Normierung) Axiom 3: $A \cap B = \emptyset \rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ (Additivität) Bez.: $P: P(\omega) \rightarrow \mathbb{R}$ Wahrscheinlichkeitsmaß $P(A)$ Wahrscheinlichkeit von A ; (ω, P) Wahrscheinlichkeitsraum

Eigenschaften von Wahrscheinlichkeitsmaßen

(1) $P(A) + P(\bar{A}) = 1$ (2) $P(\emptyset) = 0$ (3) $A \subset B \rightarrow P(A) \leq P(B)$ (Monotoniegesetz) (4) $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ (5) $A_1, \dots, A_n \in P(\omega)$ paarweise unvereinbar $\rightarrow P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$ (6) $P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\{\omega\})$	W.-maße sind: (1) Laplace-W. (2) Empirische-W. (3) Geometrische-W.
---	--

Additionssätze

$n=2$ $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ $n=3$ $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$ allg. $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i \cap A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i \cap A_j \cap A_k) + (-1)^{n-1} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n)$ Eine auf einen endlichen Ergebnisraum $P(\Omega)$ definierte Funktion P ist ein Wahrscheinlichkeitsmaß über Ω , wenn für die Elementarereignisse $\{\omega\}, \omega \in \Omega$ gilt: (1) $0 \leq P(\{\omega\}) \leq 1$ für alle $\omega \in \Omega$ (2) $\sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) = 1$ (3) $P(\emptyset) = 0$ (4) $P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\{\omega\})$
--

Mehrfeldtafel

	Zufallszahlen Monte-Carla-Methode: Berechnung von Wahrscheinlichkeiten durch Simulation von Zufallsexperimenten mit Hilfe von Zufallszahlen. Erzeugung: (1) Laplace-Münze Wappen: = 1; Zahl: = 0 Serie: 1000 1100 1001 0000 1011 0111 8 12 9 0 11 7 (2) Zufallstabellen: 62654, 70882, 77855, ... (3) T-Pascal Zg.: $y_{n+1} = (y_n * 134775813 + 1) \text{ mod } 2^{32}$ (y_0 beliebig, Startwert) Bedingung für Zufallszahlen: a) $h_n(0) \approx h_n(1) \approx h_n(2) \approx \dots \approx h_n(10) \approx 1/10$ Eine irrationale Zahl b) $h_n(00) \approx h_n(01) \approx h_n(02) \approx \dots \approx h_n(99) \approx 1/100$ heißt normal, wenn jede endliche c) $h_n(000) \approx h_n(001) \approx h_n(002) \approx \dots \approx h_n(999) \approx 1/1000$ Zahlenfolge gleich häufig vorkommt.
--	--

Kombinatorik

ncr Binomial T330 Auswahl von k Elementen aus einer n -Menge $M = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ mit Berücksichtigung der Reihenfolge: n^k (k-Tupel $\{a_1, \dots, a_k\}$) ohne Berücksichtigung der Reihenfolge: $\binom{n+k-1}{k}$ (k-Kombination $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$) ohne Wiederholung: $\frac{n!}{(n-k)!}$ (k-Permutation $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$) mit Wiederholung: $\binom{n}{k}$ (k-Menge $\{a_1, a_2, \dots, a_k\}$)	Binomialk.: $\binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)! * k!} \quad 0 \leq k \leq n$
---	---

Laplace Experiment im Urnenmodell

Ziehen ohne Zurücklegen: $P(X=s) = \frac{\binom{S}{s} * \binom{N-S}{n-s}}{\binom{N}{n}}$	Ziehen mit Zurücklegen: $P(X=s) = \binom{n}{s} * \left(\frac{S}{N}\right)^s * \left(1 - \frac{S}{N}\right)^{n-s}$
$N =$ gesamtzahl der Kugeln $S =$ gesamtzahl der schwarzen Kugeln $n =$ gesamtzahl der gezogenen Kugeln $s =$ gesamtzahl der gezogenen schwarzen Kugeln	Dann gilt für jedes A : für $n=2$ $P_B(A) = \frac{P(A) * P_{A B}(B)}{\sum_{j=1}^n P(A) * P_{A B_j}(B)}$ $P_B(A) = \frac{P(A) * P_{A B}(B)}{P(A) * P_{A B}(B) + P(\bar{A}) * P_{A \bar{B}}(B)}$

Wahrscheinlichkeit unter einer Bedingung

	Wahrscheinlichkeit von A unter B Ist B ein Ereignis mit $P(B) \neq 0$ und A ein Ereignis, dann heißt: $P_B(A) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$ die bedingte Wahrscheinlichkeit von A unter (der Bedingung) B . Produktsatz: $P(A \cap B) = P(B) * P_B(A)$ $P(A \cap B \cap C) = P(B) * P_B(A) * P_{B A}(C)$
--	---

Berechnung bedingter Wahrscheinlichkeiten mit B-Diagramm

1. Pfadregel: Die Wahrscheinlichkeit das in einem Baumdiagramm ein bestimmter Pfad durch laufen wird ist gleich dem Produkt der Wahrscheinlichkeiten längs des Pfades. 	2. Pfadregel: Die Wahrscheinlichkeit eines Ereignisses ist gleich der Summe der Wahrscheinlichkeiten der Pfade die dieses Ereignis bilden.
---	---

Satz von der totalen Wahrscheinlichkeit

Sei Ω ein Ergebnisraum und sei A_1, \dots, A_n eine Zerlegung von Ω (d.h. A_1, \dots, A_n paarweise unvereinbar und $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$) $P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i) * P_{A_i}(B)$	
--	--

Formel von Bayes

Sei A_1, \dots, A_n eine Zerlegung von Ω und B ein Ereignis mit $P(B) \neq 0$. Dann gilt für jedes A : $P_B(A) = \frac{P(A) * P_{A B}(B)}{\sum_{j=1}^n P(A) * P_{A B_j}(B)}$	
Medizin: $B =$ Symptom; $A_i =$ mögl. Krankheit; $P(A_i) =$ W. für das Auftreten der Krankheit. $P_{A_i}(B) =$ Bedingte W. für das Auftreten von B . $P_B(A_i) =$ W. für das vorliegende d . Krankheit falls B eintritt.	

stochastische Unabhängigkeit von 2 Ereignissen

Die Ereignisse A und B heißen (stochastisch) unabhängig in (Ω, P) wenn $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

A, B stochastisch unabh. $\Leftrightarrow \begin{cases} P_A(B) = P(B) \\ P_B(A) = P(A) \end{cases}$

(1) A, B unvereinbar $\Leftrightarrow A \cap B = \emptyset$
Es gilt für jedes $P \in \Omega$ $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

(2) A, B unabhängig $\Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

Zufallsgrößen und Wahrscheinlichkeitsverteilungen

Sei Ω Ergebnisraum eines Zufallsexperimentes.
Eine Funktion $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}, \omega \rightarrow X(\omega)$ heißt **Zufallsgröße** (Zufallsvariable)

$\omega = \{X(\omega) : \omega \in \Omega\} =$ Wertemenge von X ($\omega \subset \mathbb{R}$) X heißt $\begin{cases} \text{diskret, falls } \omega \text{ abzählbar} \\ \text{stetig, falls } \omega \text{ überabzählbar} \end{cases}$

Sei $(\Omega, P), W$ -raum und $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ eine Zufallsgröße:
 $P(X=a) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega)=a\})$ $a \in \omega$
 $P(a < X \leq b) = P(\{\omega \in \Omega : a < X(\omega) \leq b\})$
 $P(X \leq c) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq c\})$

W. verteilungen diskreter Zufallsgrößen

Sei X diskrete Zufallsgröße auf (Ω, P) mit Wertemenge $W = \{x_1, x_2, \dots\} \subset \mathbb{R}$
 $f: W \rightarrow [0,1], f(x_i) = P(X=x_i)$
heißt (diskrete) **Wahrscheinlichkeitsverteilung von X**

Graphische Darstellung diskreter W.-verteil.

Bsp: Roulette 1 € auf 1 Dutzend Gewinn: $X: \{0, \dots, 36\}$ $X(\omega) = \begin{cases} 2 \text{ €}, \omega \in \{1, 12\} \\ -1 \text{ €}, \text{sonst} \end{cases}$

Stabdiagramm

X	-1	2
f(x)	25/37	12/37
P(X=x)	25/37	12/37

Histogramm

Zerlegung eines Intervalls $[a, b]$ mit $\omega \subset [a, b]$ in disjunkte Teilintervalle
 $P(a_2 < x \leq a_3) = 25/37 = h(a_3 - a_2)$

Dichtefunktion Beispiel

allgemein: $d(x) = \frac{P(a_i < X \leq a_{i+1})}{a_{i+1} - a_i}$

X	$(-2,5, 0,5]$	$(0,5, 3,5]$	sonst
d(x)	25/337	12/337	0

Verteilungsfunktion diskreter Zufallsgr.

$F: \mathbb{R} \rightarrow [0,1], F(x) = P(X \leq x) = \sum_{x_i \leq x} f(x_i)$ $x_i \in \omega$ heißt **diskrete Verteilungsfunktion**.

Man bestimme zu der Zufallsgröße $X =$ Anzahl der Richtigen (i) bei einem Tipp im Lotto 6 aus 49

i Anzahl der Richtigen	0	1	2	3
f(x) = P(X=i)	0,44	0,41	0,13	0,0018
F(x) = P(X ≤ i)	0,00097	18 * 10 ⁻⁸	72 * 10 ⁻⁹	

Verteilungsfkt.

Eigenschaften diskreter Verteilungsf.

- Die Verteilungsf. F einer diskreten Zufallsgröße X besitzt folgende Eigenschaften:
- F ist monoton steigend (Treppenf.)
 - F ist rechtseitig stetig ($F(x) = P(X \leq x)$) (d.h. linksseitige Punkte gehören dazu.)
 - $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$
 - $P(X=x_i) = F(x_i) - F(x_{i-1})$
 - $F(x) = \sum_{x_i \leq x} f(x_i) \Leftrightarrow F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$

stetige Verteilungsfunktion

Sei X stetige Zufallsgröße auf (Ω, P) :
(Wahrscheinlichkeitsdichte von $F(x)$)

- Die Verteilungsfunktion $F(x)$ von X ist definiert durch $F(x) = P(X \leq x)$
- $F(x)$ heißt **stetig**, wenn $F(x)$ die folgende Integraldarstellung besitzt: $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ mit $f(t) \geq 0$ für alle $t \in \mathbb{R}$

Summe und Produkt von Z-zahlen

<p>Für die Verteilungsfkt. $F(x)$ einer diskreten oder stetigen Zufallsgröße gilt: $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$</p>	<p>Sei $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ stetige Verteilungsfunktion einer stetigen Zufallsgröße X es gilt:</p> <ol style="list-style-type: none"> Es gilt: $\int_{-\infty}^{\infty} f(t) dt = 1$ $F'(x) = f(x)$ $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a) = \int_a^b f(t) dt$ 	<p>Summe: $(x+y)(\omega) = x(\omega) + y(\omega)$ Produkt: $(x*y)(\omega) = x(\omega) * y(\omega)$ $(r*X)(\omega) = r(X(\omega))$</p>
---	--	--

Funktion einer Zufallsgröße

Sei $X: \omega \rightarrow \mathbb{R}$ einer Zufallsgröße und $g: \omega_x \rightarrow \mathbb{R}$ eine Funktion. Dann ist $g(X): \Omega \rightarrow \mathbb{R}, g(X)(\omega) = g(X(\omega))$ ebenfalls eine Zufallsgröße.

$\omega \xrightarrow{X} \omega_x \xrightarrow{g} \mathbb{R}$
 $g(X) = g \circ X$

Erwartungswert

Diskrete Verteilung: $E(X) =$ Erwartungswert $\mu = E(X) = \sum_{j=1}^n x_j * P(X=x_j) = \sum_{j=1}^n x_j * f(x_j)$

stetige Verteilung: $\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x * f(x) * dx$

Erwartungswert einer Funktion g(x)

Sei $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ Zufallsgröße und $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ eine Funktion. Für die Zufallsgröße $g(X): \Omega \rightarrow \mathbb{R}, g(X)(\omega) = g(X(\omega))$ gilt:

$E(g(X)) = \sum_{j=1}^n g(x_j) * f(x_j)$ $E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) * f(x) dx$

$E(ax+b) = a * E(X) + b$

Varianz

Sei μ der Erwartungswert von X . Die Varianz $V(X)$ von x ist definiert durch:

diskrete Verteilung: $V(X) = \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)^2 * f(x_j)$

stetige Verteilung: $V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 * f(x) dx$

$f(x_j) = P(X=x_j)$ $\sigma = \sqrt{V(X)}$ heißt **Standardabweichung** von X .

Verschiebungssatz

- Es gilt Varianz von $X =$ Erwartungswert $V(X) = E((X - \mu)^2) = E((X - E(X))^2)$ von $y = (X - \mu)^2$
- Es gilt $V(X) = E(X^2) - \mu^2 = E(X^2) - (E(X))^2$

Erwartungswert von Summen von Zufallsgrößen

$E(x+y) = E(x) + E(y)$ d.h. E linear
 $E(ax) = a * E(x)$

Die Ungleichung von Tschebyscheff und Folgerung

$P(|X - E(X)| \geq c) \leq \frac{V(X)}{c^2}$ für jedes $c > 0$

(1) $P(\mu - c < X < \mu + c) \geq 1 - \frac{V(X)}{c^2}$

(2) $P(\mu - \delta * r < X < \mu + \delta * r) \geq 1 - \frac{1}{r^2}$ $r > 0$

Binomialverteilung

Zufallsexp. mit nur 2 Ergebnisse. A und \bar{A} = Bernoulli Experiment.
 n -fache Ausführung = Bernoulli Kette der Länge n .

Verteilungsfkt.: $F(x) = \begin{cases} \sum_{k \leq x} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$

(1) Die **W.-verteilung** $B(n, p)$:
 $B(n, p, k) := P(X=k) = \binom{n}{k} * p^k * (1-p)^{n-k}$ **summierte Binomialverteilung**

$X =$ Anzahl der Treffer, $p =$ Trefferwahrscheinlichkeit, $n =$ Länge

- Ist $X \sim B(n, 1/2)$ -verteilt so gilt $P(X=k) = P(X=n-k)$ $0 \leq k \leq n$
- Ist $X \sim B(n, p)$ -verteilt und $Y \sim B(n, 1-p)$ -verteilt so gilt $P(X=k) = P(Y=n-k)$
- Die B-Verteilung nimmt ihr max. im Intervall $[(n+1) * p - 1, (n+1) * p]$ an

Urnenmodell

$N =$ Kugeln; $S =$ schw. Kugeln, $N - S$ weiße Kugeln,
 $X =$ Anz der gez. schw. Kugeln bei n Ziehungen = binomialverteilt

$P(X=s) = \binom{n}{s} * p^s * (1-p)^{n-s} = \binom{n}{s} \left(\frac{S}{N}\right)^s \left(1 - \frac{S}{N}\right)^{n-s}$ $p = \frac{S}{N}$

Sei X B(n,p)-verteilt es gilt

- $E(X) = n * p$
- $V(X) = n * p * (1-p)$

Bernoullische Gesetz der großen Zahlen

$P(|H_n - p| < \epsilon) \geq 1 - \frac{p(1-p)}{n * \epsilon^2}$ d.h. $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|H_n - p| < \epsilon) = 1$ $p(1-p) \leq \frac{1}{4}$

Geometrischer Verteilung

Zufallsgröße heißt **hypergeo.** verteilt mit den Parametern n und $S \leq n \leq N$ wenn:

- $W_x = \{0, \dots, S\}$ (2) $P(X=s) = \frac{\binom{S}{s} \binom{N-S}{n-s}}{\binom{N}{n}}$ $s = 0, \dots, S$

Annäherung der hyperg. Verteilung durch Binomialvert.

Für $\frac{N}{n} \geq 10$ und $p = \frac{S}{N}$ gilt: $\binom{S}{s} \binom{N-S}{n-s} / \binom{N}{n} \approx \binom{n}{s} p^s (1-p)^{n-s}$

Poisson Verteil

Zufallsgröße X heißt poissonverteilt mit den Parametern $\mu > 0$ ($P(\mu)$ -verteilt) wenn:
 (1) $W_x = \mathbb{N}$ $X P(\mu)$ -verteilt \rightarrow (1) $E(X) = \mu$
(2) $V(X) = \mu$
 (2) $P(\mu, k) = P(X=k) = \frac{\mu^k}{k!} e^{-\mu}$
 - Betriebsunfälle pro Zeiteinheit - Ausschussstücke einer Produktionsserie
 - Ankünfte in Warteschlange je Zeitpunkt - Ausfall eines PCs pro Zeiteinheit
 - Druckfehler pro Seite in Büchern - Schadensmeldungen bei Versicherungen

Annäherung der Binomialvert. durch Poissonvert.

Für $p \leq \frac{1}{10n}$ und $\mu = n * p$ gilt: $\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\mu^k}{k!} e^{-\mu}$ $\mu = n * p$

Gleichverteilung

$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$ heißt gleichverteilt Bem.: $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) * dx = \int_a^b \frac{1}{b-a} * dx = 1$
 X gleichverteilt $\rightarrow E(X) = \frac{b+a}{2}$ $V(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$

Exponentialverteilung

Dichtefunktion: $f(x) = \begin{cases} \lambda * e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$ Verteilungsfunktion: $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$ heißt exponentialverteilt. $E(X) = \frac{1}{\lambda}$
 $V(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

Normalverteilung

$\varphi_{\mu, \sigma}(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} * e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$ $\Phi_{\mu, \sigma}(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} * \int_{-\infty}^x e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2} * dt$

Standardisierte Zufallsgröße

Es gilt: $X N(\mu, \sigma^2)$ -verteilt $\rightarrow E(X) = \mu$ $V(X) = \sigma^2$

Zufallsgröße X standardisiert, wenn $E(X) = 0$ $V(X) = 1$
 Eine $N(0, 1)$ -verteilte Zufallsgröße S ist standardisiert und heißt Standardnormalverteilung:
 $\varphi(x) = \varphi_{0,1}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ $\Phi(x) = \Phi_{0,1}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} * dt$

Es gilt:
 $\varphi(x) = \varphi(-x)$
 $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$

$X N(\mu, \sigma^2)$ -verteilt
 (1) $\varphi_{\mu}(x) = \frac{1}{\sigma} \varphi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$
 (2) $\Phi_{\mu}(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$
 (3) $P(a \leq X < b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$

$P(|X - \mu| \leq k \sigma) = 2\Phi(k) - 1$

Annäherung der Binomialvert. durch Normal

$B(n, p, k) = P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ $\mu = n * p$
 $\sigma^2 = n * p * q$
 Für großen n und $0 < p < 1$ gilt mit $\mu = n * p$ und $\sigma^2 = n * p * q$
 $B(n, p, k) \approx \varphi_{\mu, \sigma}(k) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} * e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{k-\mu}{\sigma}\right)^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi * n * p * q}} * e^{-\frac{1}{2} \frac{(k-n*p)^2}{n*p*q}}$
 Faustformel: $\sigma^2 = n * p * q > 9$

Summenproblem

$X B(n, p)$ -verteilt $P(x_1 \leq X \leq x_2) = \sum_{k=x_1}^{x_2} B(n, p, k)$ $\mu = n * p$
 $\sigma^2 = n * p * q$
 Ist X eine $B(n, p)$ -verteilte Zufallsgröße und ist $a, x_1, x_2 \in W_x = \{0, \dots, n\}$
 so gilt für große n und beliebige p mit $\mu = n * p$ und $\sigma^2 = n * p * q$ die Näherung:
 (1) $P(x_1 \leq X \leq x_2) \approx \Phi\left(\frac{x_2 - \mu + 0,5}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{x_1 - \mu - 0,5}{\sigma}\right)$
 (2) $P(X \leq a) \approx \Phi\left(\frac{a - \mu + 0,5}{\sigma}\right)$