

V Normalverteilung als Näherung der Binomialverteilung

Gegeben ist eine nach $B(n,p)$ verteilte Zufallsgröße mit großem n . Stehen die Wahrscheinlichkeiten für das betreffende n nicht in der Tabelle (z.B. weil n zu groß ist), dann ist man auf Abschätzungen angewiesen. Beispielsweise bereitet die Berechnung von $B(10000, \frac{1}{2}, 5000) = \binom{10000}{5000} \left(\frac{1}{2}\right)^{10000}$ immer

noch erhebliche numerische Schwierigkeiten.

Ungenaue Abschätzungen liefert die Tschebyschow-Ungleichung. Mit ihr erhält man Abschätzungen für Intervalle symmetrisch zum Erwartungswert ($|X - \mu| < a$).

Recht genaue Abschätzungen lassen sich dadurch erzielen, dass man die $B(n,p)$ -Verteilung gezielt durch „Näherungen“ ersetzt, die unabhängig vom verwendeten n immer verwendbar sind, vorausgesetzt, n ist groß genug.

Beispiel: Poissonverteilung

Verwendung für sehr großes n und p nahe Null.

$$B(n,p,k) \approx \frac{\mu^k}{k!} e^{-\mu}$$

Ein reales Problem:

1 mm³ Materie besitzt ungefähr $(10^7)^3 = 10^{21}$ Atome. Gegeben sei 1 mm³ schwach radioaktives Material. Man stellt im Schnitt 10 Zerfälle pro Sekunde fest. Für jedes Atom existiert die Wahrscheinlichkeit p , in der nächsten Sekunde zu zerfallen. Für die Gesamtheit der Atome ist dann der Erwartungswert $n \cdot p = 10^{21} \cdot p = 10$ (Zerfälle pro Sekunde)

Es gilt also: $p = 10^{-20}$. Ein Problem, das sich durch die Poissonnäherung lösen lässt.

Wahrscheinlichkeit für 9 Zerfälle: 12,5%

Im Kurs wird vorgestellt: Normalverteilung

Verwendung für große n und p deutlich > 0

1 Standardisierung einer Zufallsgröße

Folie B ($n, 0,2, k$) mit $n = 10, 20, 50, 100$

Es sei $EX = \mu, \text{Var } X = \sigma^2$

Betrachte die Zufallsgröße $T = \frac{X - \mu}{\sigma}$ (*)

Es gilt: $ET = 0, \text{Var } T = 1$

$$E(T) = E\left(\frac{X - E(X)}{\sigma(X)}\right) = \frac{1}{\sigma(X)} E(X - E(X)) = \frac{1}{\sigma(X)} (E(X) - E(X)) = 0$$

$$\text{Var } T = \text{Var}\left(\frac{X - E(X)}{\sigma(X)}\right) = \frac{1}{\sigma(X)^2} \text{Var}(X - E(X)) = \frac{\text{Var}(X)}{\sigma(X)^2} = 1$$

Definition

Eine Zufallsgröße mit dem Erwartungswert 0 und der Varianz 1 heißt **standardisiert**. Jede Zufallsgröße lässt sich mit Hilfe der Transformation (*) standardisieren.

Bemerkung:

(1) Die Höhen der Rechtecke in der Histogrammdarstellung müssen mit dem Faktor σ multipliziert werden, da die Rechtecksbreiten um den Faktor $1/\sigma$ verändert werden.

(2) Durch die Standardisierung wird bei der Verteilungsfunktion nur die Lage der Sprungstellen, nicht deren Höhe verändert.

2 Dichtefunktionen (Histogramme) von X und T

- Die Wahrscheinlichkeiten werden als Rechtecksflächen dargestellt.
- Die Flächeninhalte entsprechen den Wahrscheinlichkeiten
- Die Rechtecke stoßen unmittelbar aneinander

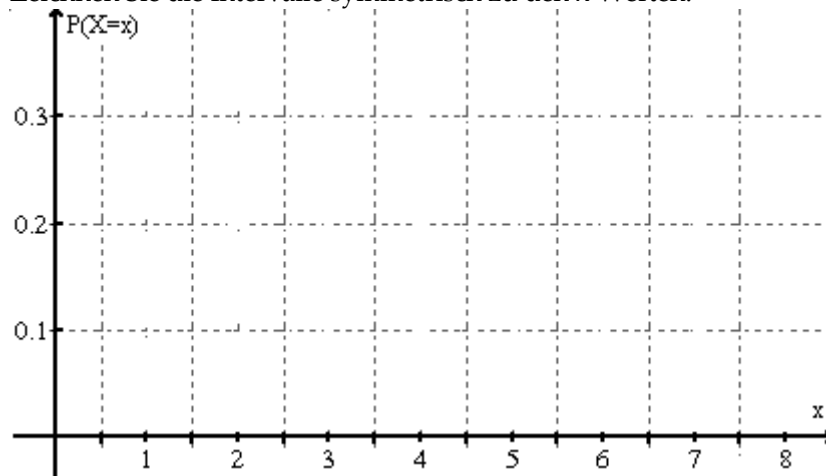
Beispiel: Sei X nach B (8; 0,4) verteilt

Dichtefunktion von X: Es werden Intervalle der Breite 1 gezeichnet.

x	0	1	2	3	4	5	6	7	8
P(X=x)	0,0168	0,0896	0,2090	0,2787	0,2322	0,1239	0,0413	0,0079	0,0007

$E X = \dots\dots\dots$ $\text{Var } X = \dots\dots\dots$ $\sigma = \dots\dots\dots$

Zeichnen Sie die Intervalle symmetrisch zu den x-Werten!



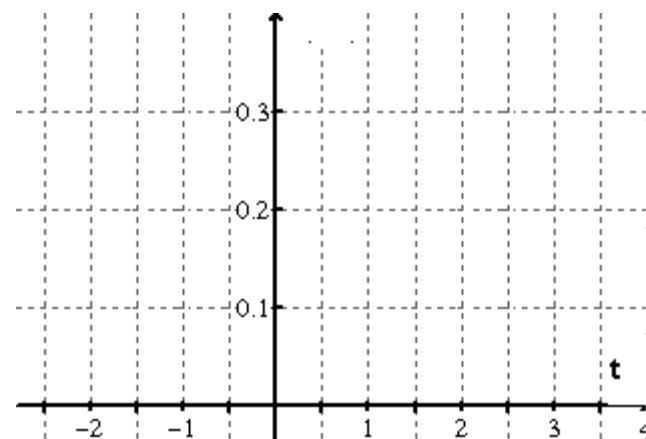
Dichtefunktion von T

$T = \frac{\dots\dots\dots}{\dots\dots\dots} = 0,72 \cdot (X - 3,2)$ $t = 0,72 \cdot (x - 3,2)$

Intervallbreiten: $0,72 = \dots\dots\dots$

Rechteckhöhen: $P(X = x) \cdot 1,39$ („ ·

t	-2,30	-1,58	-0,86	-0,14	0,58	1,29	2,01	2,73	3,45
$\rho_s(t) = 1,39 \cdot P(X=x)$	0,023	0,125	0,291	0,387	0,323	0,172	0,057	0,011	0,001



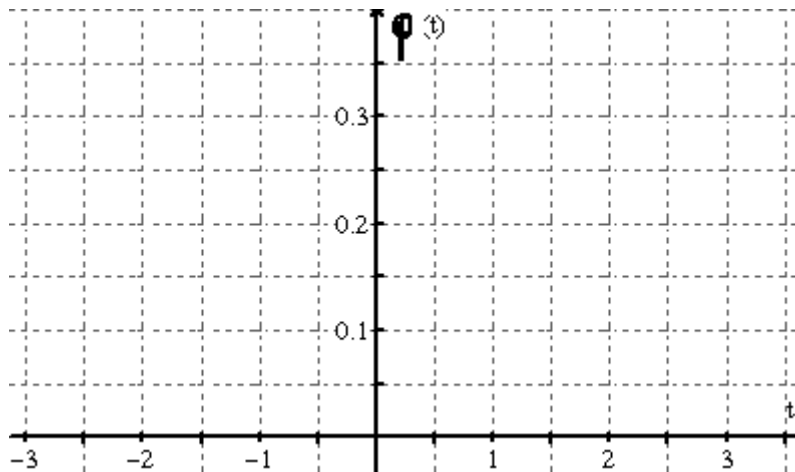
Dichtefunktion $\phi_s(t)$ der standardisierten Normalverteilung B(8;0,4)

Bemerkungen:

1. Die Wahrscheinlichkeiten lassen sich bei beiden Dichtefunktionen aus den Rechtecksflächen ablesen. Die Wahrscheinlichkeiten sind identisch.
2. Die Wahrscheinlichkeitsberechnung in Intervallen lässt sich also als eine Flächenberechnung (=Integration!) verstehen.
3. Weitere Dichtefunktionen standardisierter Zufallsgrößen siehe S. 199.
4. Man erkennt, dass sich der Graph für große n an eine Glockenform symmetrisch zur y -Achse annähert (S. 199 unten).
5. Auf kompliziertem Wege lässt sich zeigen, dass sich der Graph der Dichtefunktion für $n \rightarrow \infty$ bei jedem fest gegebenen $p > 0$ gegen die Funktion

$$\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}t^2} \text{ konvergiert.}$$

t	0	±0,5	±1	±1,5	±2	±2,5
$\varphi(t)$	0,399	0,352	0,242	0,130	0,054	0,018

**Bemerkungen:**

1. Die Summe aller Flächeninhalte der Rechtecksflächen war 1 (Summe aller Wahrscheinlichkeiten!)

$$\Rightarrow \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) dx = 1$$

2. Flächeninhalte unter der Kurve in Teilintervallen geben die Wahrscheinlichkeiten an ($P(r \leq X \leq s)$ u.s.w., mehr dazu später!)

Definition:

Die Wahrscheinlichkeitsverteilung mit der Dichtefunktion $\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}t^2}$ heißt **Normalverteilung**.

3 Anwendung des lokalen Grenzwertsatzes

Lokaler Grenzwertsatz von de Moivre-Laplace

Die Dichtefunktionen φ_n der standardisierten Binomialverteilung $B(n,p)$ mit $0 < p < 1$ streben mit wachsendem n gegen die Grenzfunktion

$$\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}t^2} \quad t \in \mathbb{R} \quad (\text{FS S 110 f, Tafelwerk S. 50 ff})$$

(ohne Beweis)

Mit Hilfe der Funktionswerte von φ (Tafelwerk, TR) lassen sich für genügend große n sehr gute Näherungen für $B(n,p)$ ermitteln.

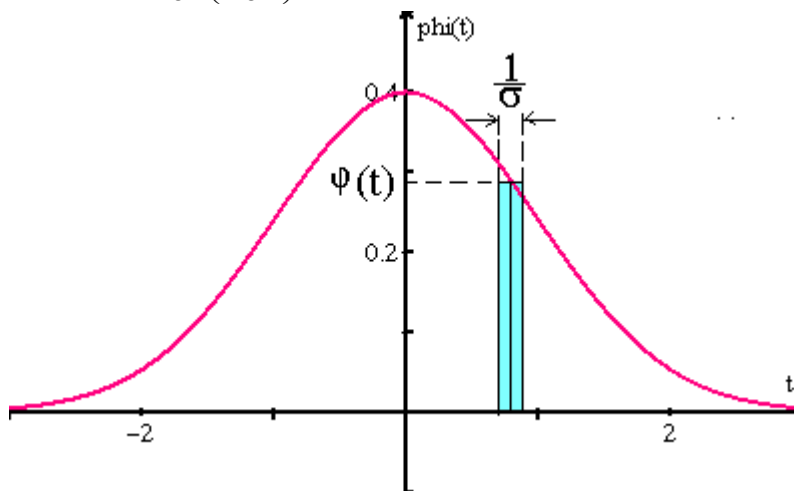
Faustregel: $\sigma^2 = npq > 9$

Zur Erinnerung (Kap. 2)

Um die Funktionswerte von φ_n zu bestimmen, wurden die ursprünglichen Wahrscheinlichkeiten mit $\sigma = \sqrt{npq}$ multipliziert.

$$\text{Es war: } \sigma \cdot B(n,p,k) = \varphi_n\left(\frac{k-\mu}{\sigma}\right) \approx \varphi\left(\frac{k-\mu}{\sigma}\right)$$

$$\Rightarrow B(n,p,k) \approx \frac{1}{\sigma} \varphi\left(\frac{k-\mu}{\sigma}\right)$$



Geometrische Interpretation:
Rechtecksfläche!

Beispiel

$$B(100; 0,4; 42)$$

Es gilt:

$$\sigma = \sqrt{npq} = 4,9 \quad \mu = np = 40$$

$$B(100; 0,4; 42) = \frac{1}{4,90} \cdot \varphi\left(\frac{42-40}{4,90}\right) = \frac{1}{4,90} \varphi(0,408) \approx (\text{Tabelle}) 0,075$$

Exakt: 0,07421

$$B(100, 0,4, 30) = ?$$

$$B(124, 0,43, 50) = ?$$

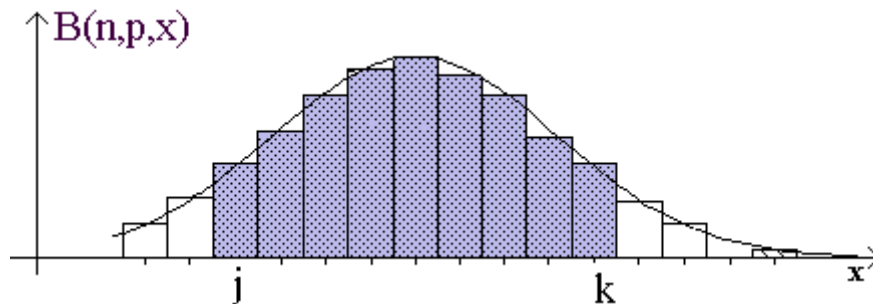
S. 206/103a, 104a, 105ac

4 Integraler Grenzwertsatz von de Moivre und Laplace

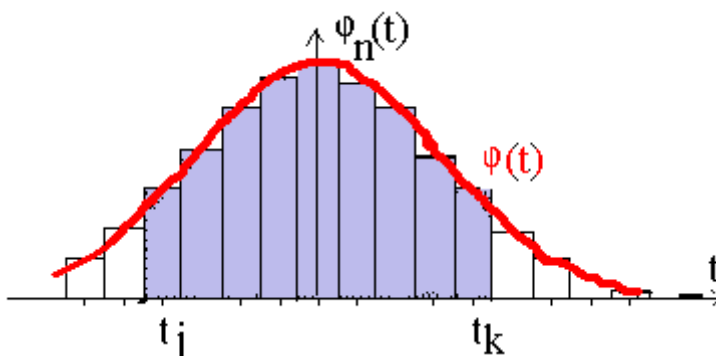
Gegeben: eine nach $B(n,p)$ verteilte Zufallsgröße X

$P(r \leq X \leq s) = F(s) - F(r)$ (F ist die kumulative Verteilungsfunktion)

Dies entspricht im Histogramm der Summe der Balkenflächen von $j - 0,5$ bis $k + 0,5$.



Bei der Standardisierung (siehe Kap. 2) bleibt diese Gesamtfläche als Fläche der Balken zwischen $t_j - \frac{0,5}{\sigma} = \frac{j - \mu - 0,5}{\sigma}$ und $t_k + \frac{0,5}{\sigma} = \frac{k - \mu + 0,5}{\sigma}$ erhalten.



$$x_1 = t_j - \frac{0,5}{\sigma} = \frac{j - \mu - 0,5}{\sigma}; \quad x_2 = t_k + \frac{0,5}{\sigma} = \frac{k - \mu + 0,5}{\sigma}$$

Für große n nähert sich nach Kap 2 $\phi_n(t)$ an $\phi(t)$ an und somit die gesuchte Fläche an

$$\int_{x_1}^{x_2} \phi(t) dt \text{ an.}$$

Bemerkungen:

1. Eine Stammfunktion von ϕ lässt sich nur mit Methoden der Numerischen Mathematik näherungsweise bestimmen.

2. Eine Stammfunktion Φ liegt im Tabellenwerk vor, und zwar

$$\Phi(x) := \int_{-\infty}^x \phi(t) dt \text{ Gaußsche Integralfunktion.}$$

3. ϕ ist nur für $x > 0$ tabelliert. Wegen Symmetrie von ϕ und Gesamtfläche 1 gilt: $\phi(-a) = 1 - \phi(a)$

Integraler Grenzwertsatz

Ist X $B(n,p)$ -verteilt und $k \in \{0,1,\dots,n\}$, so gilt für große n die Näherung

$$P(X \leq k) \approx \Phi\left(\frac{k - \mu + 0,5}{\sigma}\right)$$

z.B. $n = 130, p = 0,3; 35 < k \leq 45\dots$

Bem: Große Wahrscheinlichkeit, da das Intervall den Bereich um μ enthält.

5 Typische Aufgabenstellungen für die Normalverteilung

Wiederholung:

Die Wahrscheinlichkeitsverteilung mit der Dichtefunktion $\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}t^2}$ heißt **Normalverteilung**.

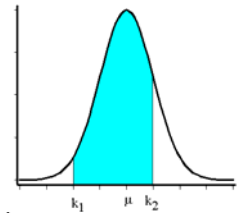
$\Phi(x) := \int_{-\infty}^x \varphi(t) dt$ Gaußsche Integralfunktion

$P(X \leq k) \approx \Phi\left(\frac{k - \mu + 0,5}{\sigma}\right)$ Näherung der Binomialverteilung

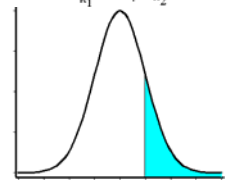
A) Berechnung von Wahrscheinlichkeiten – Typische Beispiele

$$i) P(k_1 \leq X \leq k_2) = P(k_1 - 1 < X \leq k_2) = \Phi\left(\frac{k_2 - \mu + 0,5}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{k_1 - 1 - \mu + 0,5}{\sigma}\right)$$

Der Zähler rechts lässt sich vereinfachen durch $k_1 - \mu - 0,5$.

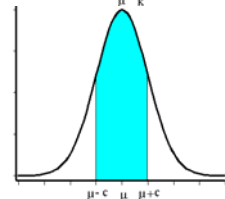


$$ii) P(X > k) = 1 - P(X \leq k) = 1 - \Phi\left(\frac{k - \mu + 0,5}{\sigma}\right)$$

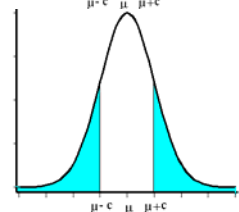


$$iii) P(|X - \mu| \leq c) = P(\mu - c \leq X \leq \mu + c) = \Phi\left(\frac{c + 0,5}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{-c - 0,5}{\sigma}\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{c + 0,5}{\sigma}\right) - \left(1 - \Phi\left(\frac{c + 0,5}{\sigma}\right)\right) = 2\Phi\left(\frac{c + 0,5}{\sigma}\right) - 1$$



$$iv) P(|X - \mu| > c) = 1 - P(|X - \mu| \leq c) = 2\left(1 - \Phi\left(\frac{c + 0,5}{\sigma}\right)\right)$$



B) Bestimmung der Trefferzahl k

Am Beispiel.

C) Bestimmung der Anzahl n der Versuche

Am Beispiel.

6 Der zentrale Grenzwertsatz

Die Normalverteilung ist nicht nur für $B(n;p)$ -verteilte Zufallsgrößen verwendbar, sondern auch für andere Fälle.

Beispiel:

Sei S die Würfelsumme bei n Würfeln mit L -Würfeln

$S = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, wobei X_i die Augenzahl des Würfels beim i -ten Wurf ist.

Erwartungswert	$EX_i = 3,5$ für alle i	$\Rightarrow ES = n \cdot 3,5$
Varianz	$\text{Var } X_i = 2,9$ (Kap. III.4.3)	$\Rightarrow \text{Var } S = n \cdot 2,916$

$$\begin{aligned}(\text{Var } X &= \frac{1}{6}(1-3,5)^2 + \frac{1}{6}(2-3,5)^2 + \frac{1}{6}(3-3,5)^2 + \frac{1}{6}(4-3,5)^2 + \frac{1}{6}(5-3,5)^2 + \frac{1}{6}(6-3,5)^2 = \\ &= \frac{1}{6}(2,5^2 + 1,5^2 + 0,5^2 + 0,5^2 + 1,5^2 + 2,5^2) = 2,916)\end{aligned}$$

Wir wählen nun $n = 1000$ und suchen $P(3450 \leq S \leq 3600)$.

$$ES = 3500, \text{Var } S = 2916, \sigma = 54$$

Beachten Sie, dass die Zufallsgröße nicht $B(n,p)$ -verteilt ist! Die X_i sind keine Bernoulliexperimente. Dennoch lässt sich das Problem mit der Normalverteilung lösen (S. Grafiken Buch S. 214):

$$x_2 = \frac{3600 - \mu + 0,5}{\sigma} = 1,86$$

$$x_1 = \frac{3450 - \mu - 0,5}{\sigma} = -0,94$$

$$P(3450 \leq S \leq 3600) = \Phi(x_2) - \Phi(x_1) = \Phi(1,86) - (1 - \Phi(+0,94)) = 0,969 - 1 + 0,826 = 0,795$$

Zentraler Grenzwertsatz

X_i ($i = 1, 2, \dots, n$) sei eine Folge von unabhängigen Zufallsgrößen

Sei $X := X_1 + X_2 + \dots + X_n$ mit Erwartungswert $\mu = \mu_1 + \mu_2 + \dots + \mu_n$ und $\sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \dots + \sigma_n^2$ als Varianz.

Weiter soll es reelle Zahlen A und B geben, so dass $0 < A < \text{Var } X_i < B$ (d.h. die Varianzen sollen nicht unendlich groß bzw. klein sein).

Dann gilt für hinreichend großes n :
$$P(X \leq x) \approx \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$