

# Die Zufallsvariable

<p>Die Parameter (Kennzahlen) einer Zufallsvariablen:</p> <p>1. Erwartungswert</p> <p>2. Varianz</p>	Bei diskreten Zufallsvariablen	$E(x) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot f(x) = \mu$
	Bei stetigen Zufallsvariablen	$E(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) = \mu$
	Bei diskreten Zufallsvariablen	$\text{Var}(X) = V(X) = \sum_{i=1}^n (x - \mu)^2 \cdot f(x) = \sigma^2$
	Bei stetigen Zufallsvariablen	$\text{Var}(X) = V(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 \cdot f(x) = \sigma^2$
	Formeln Varianz für TR umgeformt (diskret)	$V(x) = \sum_{i=1}^n x^2 \cdot f(x) - \mu^2 = \sigma^2$
	Formeln Varianz für TR umgeformt (stetig)	$V(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \cdot f(x) dx - \mu^2 = \sigma^2$
Das Rechnen mit Zufallsvariablen	Für beliebige Zufallsvariablen gilt:	$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$
		$E(aX) = a \cdot E(X)$
		$V(aX) = a^2 \cdot V(X)$
	Für stochastisch unabhängige Zufallsvariablen gilt:	$E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y)$
		$V(X + Y) = V(X) + V(Y)$
		$\sigma(X + Y) = \sqrt{\sigma^2(X) + \sigma^2(Y)}$
Das $\sqrt{n}$ -Gesetz	<p>Für die Summe <math>Z = \sum_{i=1}^n X_i</math> von n unabhängigen Zufallsvariablen mit denselben Parametern gilt:</p>	$\mu_z = n \cdot \mu \text{ und } \sigma_z = \sqrt{n} \cdot \sigma$

# Die Binominalverteilung

Parameter:  n und $\Theta$	<b>Voraussetzungen Binominalverteilung:</b>  1. Diskrete Zufallsvariable 2. Dichotomer Ereignisraum (on-off) 3. Wahrscheinlichkeit $\Theta$ ist bekannt 4. Entnahme <b>mit</b> zurücklegen	Wahrscheinlichkeitsfunktion: $f_B(x; \Theta; n) = W(X = x) = \binom{n}{x} \cdot \Theta^x \cdot (1 - \Theta)^{n-x}$
		Verteilfunktion: $\sum_{v=0}^x \binom{n}{v} \cdot \Theta^v \cdot (1 - \Theta)^{n-v}$
		Kurzschreibweisen: $B_{n,\Theta}$ oder $B(n, \Theta)$ resp. $B_{n,p}$ oder $B(n, p)$
		Erwartungswert: $\mu = E(X) = n \cdot \Theta = n \cdot p$
	Bei einer $B(n, \Theta)$ - verteilten Zufallsvariablen gilt:	Varianz: $\sigma^2 = V(X) = n \cdot \Theta \cdot (1 - \Theta) = n \cdot p \cdot (1 - p)$
		Standardabweichung: $\sigma = \sqrt{V(X)} = \sqrt{n \cdot \Theta \cdot (1 - \Theta)} = \sqrt{n \cdot p \cdot (1 - p)}$

# Das Hypothesetestverfahren

Testverfahren: Signifikanztest	Formulierung der Hypothese:  -Hypothese $H_1$ (Vermutung)  -Nullhypothese $H_0$ (Testannahme)	$\alpha$ = Signifikanzniveau (Wahrscheinlichkeit, $H_0$ irrtümlicherweise abzulehnen)  $1 - \alpha$ = Vertrauenswahrscheinlichkeit
	<b>Prinzip des indirekten Beweises:</b> Man nimmt an, dass $H_0$ zutreffe. Sollte der Test diese Annahme falsifizieren, so wird $H_0$ abgelehnt und $H_1$ angenommen	
	Mehr dazu Skript Prof. V.Cho Kapitel 2 Seite 9ff.	

# Die Hypergeometrische Verteilung

<b>Parameter:</b>  N, M und n	<b>Voraussetzungen Hypergeometrische Verteilung:</b> <ol style="list-style-type: none"> <li>1. Diskrete Zufallsvariable</li> <li>2. Dichotomer Ereignisraum (on-off)</li> <li>3. <math>N \geq M</math></li> <li>4. Ziehen <b>ohne</b> zurücklegen</li> </ol>	Wahrscheinlichkeitsfunktion: $W(X) = f_H = \frac{\binom{M}{X} \cdot \binom{N-M}{n-x}}{\binom{N}{n}}$
		Verteilfunktion: $W(X \leq x) = F_H(X) = \sum_{k=0}^x \frac{\binom{M}{X} \cdot \binom{N-M}{n-x}}{\binom{N}{n}}$
	Bei einer Hypergeometrisch verteilten Zufallsvariablen gilt:	Erwartungswert: $\mu = E(X) = n \cdot \frac{M}{N}$
		Varianz: $\sigma^2 = V(X) = n \cdot \frac{M}{N} \cdot \left(1 - \frac{M}{N}\right) \cdot \left(\frac{N-n}{N-1}\right)$
<b>Approximation der hypergeometrischen Verteilung:</b>  Wenn $\frac{n}{N} \leq 0.5$ , dann kann mit der Binominalverteilung gearbeitet werden.		

# Die Poissonverteilung

<b>Parameter:</b>  $\mu$	<b>Voraussetzungen für Poissonverteilung:</b>  <ol style="list-style-type: none"> <li>1. Diskrete Zufallsvariable</li> <li>2. Dichotomer Ereignisraum (on-off)</li> <li>3. Unendliche Menge <math>G</math></li> <li>4. nicht möglich anzugeben wie oft das untersuchte Ereignis nicht eingetreten ist</li> <li>5. Seltenes Ereignis</li> </ol>	Wahrscheinlichkeitsfunktion:  $W(X = x) = f_p(x) = \frac{\mu^x}{x!} \cdot e^{-\mu}$
	Verteilfunktion:  $F_p(X) = \sum_{k=0}^x \frac{\mu^k}{k!} \cdot e^{-\mu} = e^{-\mu} \cdot \sum_{k=0}^x \frac{\mu^k}{k!}$	
	Tabelliert in Büchlein Kobelt/Steinhausen	
	<b>Charakteristik der Poissonverteilung: (nach Lüthi)</b>  <ol style="list-style-type: none"> <li>1. <math>n \longrightarrow \infty</math></li> <li>2. Seltenes Ereignis</li> <li>3. a.) <b>Approximation</b> mit Binominalverteilung wenn <math>n &gt; 10</math> und <math>\Theta &lt; 0.05</math>                      b.) <b>Standardfall:</b> <math>\mu</math> ist gegeben, hingegen muss <math>n</math> und <math>\Theta</math> gesucht werden</li> </ol>	
<b>Achtung:</b> Approximation mit Binominalverteilung hat eigene Formel (wurde nicht besprochen im Unterricht):  $W(X = x) = f_p(x, \lambda) = \frac{\lambda^x}{x!} \cdot e^{-\lambda} \text{ mit } \lambda = np \text{ als Wahrscheinlichkeitsfunktion}$ $W(X \leq x) = F_p(x, \lambda) = \sum_{v=0}^x \frac{\lambda^v}{v!} \cdot e^{-\lambda} \text{ mit } \lambda = np \text{ als Verteilfunktion}$		

## Die Normalverteilung

<b>Parameter:</b> $\sigma$ resp. $\sigma^2$ und $\mu$	Bezieht sich auf <b>stetige Zufallsvariablen</b> , d.h. die Wahrscheinlichkeit, dass genau 1 Wert eintritt kann nicht gesagt werden, resp. =0!	Funktion der Normalverteilung $f_N(x; \mu; \sigma^2) = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{x-\mu}{\sigma} \right)^2}$
	Tabellen um Wahrscheinlichkeiten abzulesen finden wir im Büchlein von Kobelt/Steinhausen, Tab. 10! -> zuerst jedoch <b>transformieren in Standardnormalverteilung</b>	

## Die Standardnormalverteilung

Spezielle Normalverteilung mit $\mu = 0$ und $\sigma = 1$	Umbenennung von $x \rightarrow z$ in Standardnormalverteilung	Funktion der Standardnormalverteilung $f_n(z; 0; 1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2}z^2}$
		Verteilfunktion $F_n(z; 0; 1) = \int_{-\infty}^z f(z) dz$
	Transformation von Normalverteilung auf Standardnormalverteilung	$z_1 = \frac{a - \mu}{\sigma} \text{ und } z_2 = \frac{b - \mu}{\sigma}$
		Allgemein: $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$

Ablesen in Tabellen 10c, 10d ff. oder über Statistik Programm in TR eingeben.

## Approximation diskreter Verteilungen durch die Normalverteilung

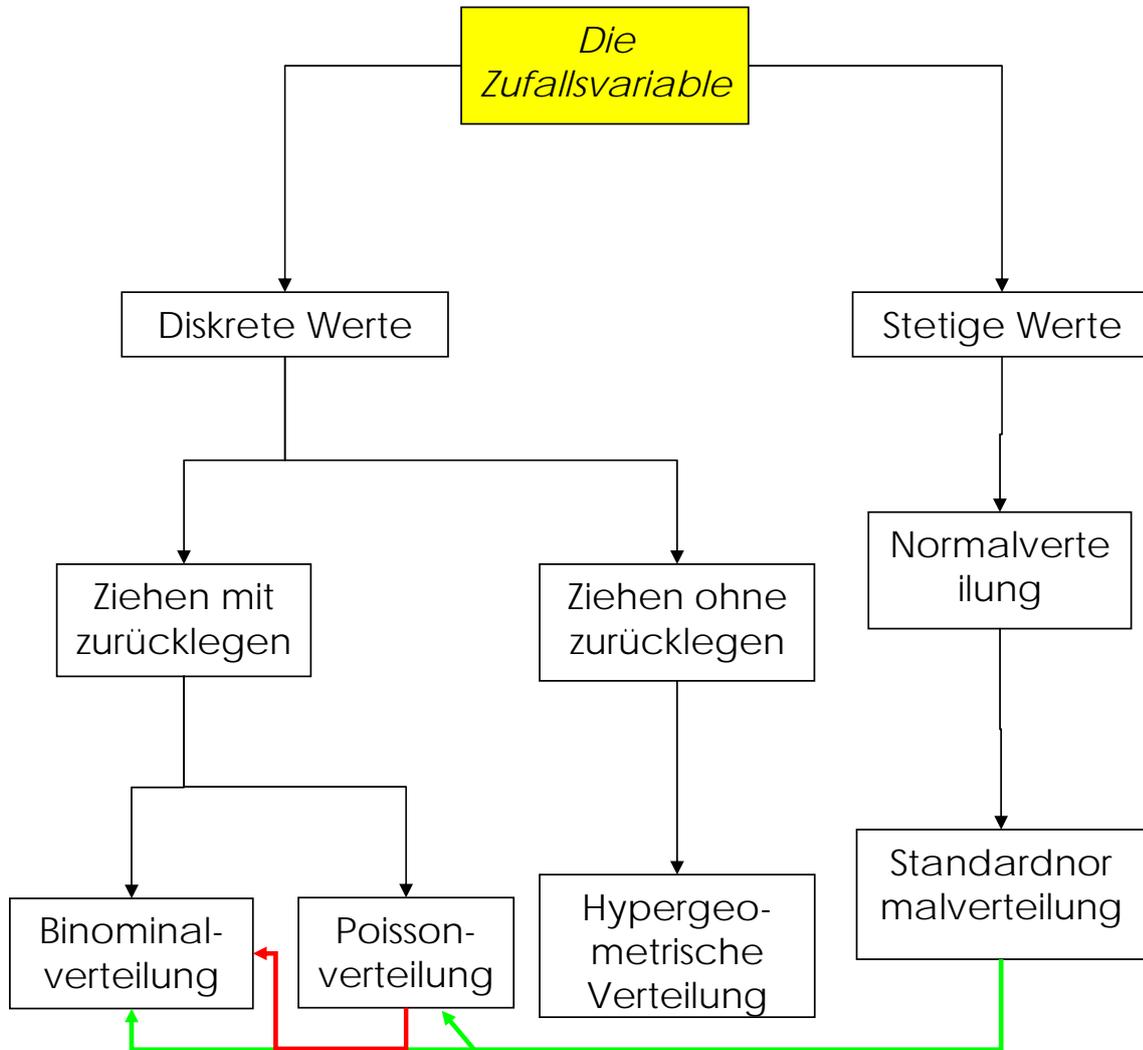
<b>Faustregel:</b> Für $\sigma^2 > 9$ ( $\sigma > 3$ ) kann eine binominalverteilte Zufallsvariable X als angenähert normalverteilt behandelt werden.	<b>Vorgehen:</b> 1. Prüfen ob Approximation überhaupt möglich 2. Binominalformel von vorne nehmen	
<b>Grenzwertsatz von Moivre/Laplace:</b>	$z_1 = \frac{a - np}{\sqrt{np(1-p)}} \text{ oder } z_2 = \frac{b - np}{\sqrt{np(1-p)}}$	
<b>Die Stetigkeitskorrektur</b>	$a \rightarrow a - 0.5$	$b \rightarrow b + 0.5$

## Approximation der Poissonverteilung durch die Normalverteilung

<b>Faustregel:</b> Hinreichende Genauigkeit für: $\lambda \geq 9$	Für grosse Werte von $\lambda$ nähert sich die Poissonverteilung $P(\lambda)$ der Normalverteilung $N(\mu; \sigma^2)$ an mit : $\mu = \lambda$ und $\sigma^2 = \lambda$ ( $\sigma = \sqrt{\lambda}$ )	Wenn Normalverteilung angewandt wird: <b>Stetigkeitskorrektur berücksichtigen</b>
---	--	--



# Entscheidungsdiagramm Übersicht



Achtung!: Approximationen der Binominal- und Poissonverteilung durch Standardnormalverteilung möglich. Auch Poisson kann durch Binominal approximiert werden.