

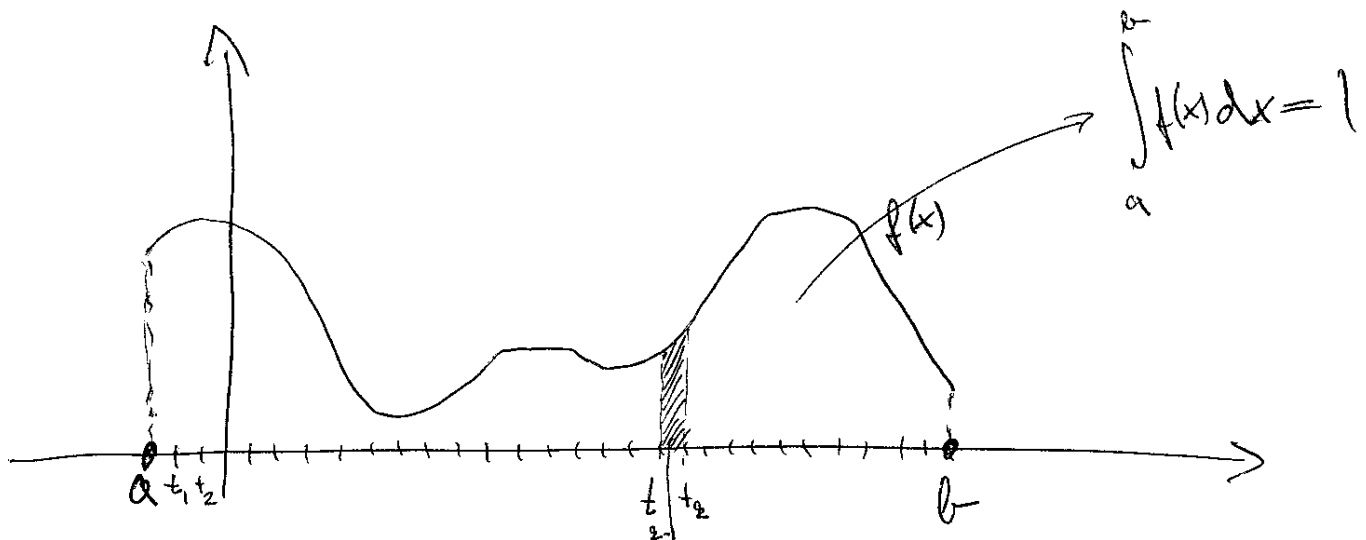
# Erwartungswert von reelle ZV. mit Dichte

Motivation: Nehmen wir an:  $\Omega = [a, b]$  (kompakt Intervall)

•  $f: [a, b] \rightarrow [0, \infty)$  stetige Dichtefu  
(d.h.  $\int_a^b f(x) dx = 1$ )

•  $Z: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  stetige ZV

Wie sollen wir Erwartungswert definieren?



Approximieren wir mit diskretem Raum.

↳ Mit W-keit  $\int_{t_{i-1}}^{t_i} f(x) dx$  kommt ein Elementarereignis  $\omega$  mit  $t_{i-1} \leq \omega \leq t_i$  vor.

⇒ Mit W-keit  $\approx \int_{t_{i-1}}^{t_i} f(x) dx$  (f ist stetig!) der Wert von Z ist zwischen  $Z(t_{i-1})$  und  $Z(t_i)$ , d.h.  $Z(\omega) \approx Z(t_{i-1})$  (Z ist stetig!)

Diskrete EW  $\approx \sum_{i=1}^n \underbrace{Z(t_{i-1})}_{\text{Wert}} \cdot \underbrace{f(t_{i-1}) \cdot (t_i - t_{i-1})}_{\text{W-Teil des Wertes}}$

$$= \sum_{i=1}^n Z(t_{i-1}) \cdot f(t_{i-1}) \cdot (t_i - t_{i-1}) \rightarrow \int_a^b Z(x) \cdot f(x) dx$$

wenn  $a = t_0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n = b$  feiner feiner ist  
(Riemann integral def)

Def: Sei  $\Omega \in \mathcal{B}^n$  ein Borelmengen

sei  $g: \Omega \rightarrow [0, \infty)$  eine Dichtefunktion auf  $\Omega$

(D.h.  $g(B) \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}^n \forall B = (-\infty, a]$   
 $a \in \mathbb{R}$ )

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) dx = 1$$

sei  $Z: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  eine (reelwertige) ZV

(D.h.  $Z^{-1}((-\infty, a]) \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}^n \forall a \in \mathbb{R}$ )

Wenn  $\int_{\Omega} |Z(x)| \cdot g(x) dx < \infty$ , dann definieren wir den Erwartungswert von  $Z$  durch

$$E(Z) := \int_{\Omega} Z(x) \cdot g(x) dx$$

Bemerkungen: ①  $g, Z$  stetig,  $\Omega = [a, b]$   $\Rightarrow \int_a^b |Z(x)| \cdot g(x) dx < \infty$

$(\Omega, \mathcal{E}, P)$  W-Raum,  $Z: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ZV

	$\Omega$	$\exists? E(Z)$	wenn $\exists$ , $E(Z) =$
- <u>Discrete <math>\Omega</math></u>	• endlich	IMMER	$\sum_{\omega \in \Omega} Z(\omega) \cdot P(\{\omega\})$
	• unendlich (abzählbar)	wenn $\sum_{\omega \in \Omega}  Z(\omega)  P(\{\omega\}) < \infty$	
$\Omega$ mit stetige Dichte $g: \Omega \rightarrow [0, \infty)$ und $Z$ auch stetig	• $[a, b]$	IMMER	$\int_{\Omega} Z(\omega) g(\omega) d\omega$
	• unbeschränkt $[a, +\infty)$ $(-\infty, a]$ $\mathbb{R}$	wenn $\int_{\Omega}  Z(\omega)  g(\omega) d\omega < \infty$ (d.h. $Z \cdot g$ absolut integrierbar)	

Beispiel: (1)  $\Omega = [0, 1]$   $g(x) = 5x^4$

$$Z(x) = x^3$$

$$E(Z) = \int_0^1 x^3 \cdot 5x^4 dx = \frac{5}{8} x^8 \Big|_0^1 = \frac{5}{8}$$

Def: EV einer Verteilung  $P$  auf  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$ :

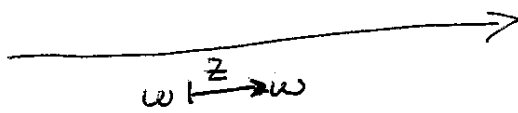
$$E(P) = E_P(\text{Id}_{\mathbb{R}}) \text{ wobei}$$

(2) Erwartungswert einer Verteilung mit Dichte



$(\Omega, \mathcal{B}_{\Omega}, P_g)$

$\mathbb{W}$ -Maß mit Dichte  $g$



$\omega \xrightarrow{Z} w$



$Z$  ist ZV mit Verteilung  $P_g$

$$E(Z) = \int_{\Omega} x g(x) dx$$

- Gleichverteilung auf  $[a, b]$

$\Omega = [a, b]$  mit Dichte  $g(x) = \frac{1}{b-a} \quad \forall x \in [a, b]$

$$Z(x) = x$$

$$E(Z) = \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \frac{x^2}{2} \Big|_a^b = \frac{b^2}{2(b-a)} - \frac{a^2}{2(b-a)} = \frac{b+a}{2}$$

- Exponentialverteilung zum Parameter  $\lambda > 0$

$$\Omega = (0, \infty) \quad f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad x \in (0, \infty)$$

$$Z(x) = x$$

$$E(Z) = \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \lim_{r \rightarrow \infty} \lambda \int_0^r x \cdot e^{-\lambda x} dx = \text{Partielle Integration}$$

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \lambda \left[ x \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} \Big|_0^r - \int_0^r \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} dx \right] =$$

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \lambda \left[ r \frac{e^{-\lambda r}}{-\lambda} - 0 - \frac{e^{-\lambda x}}{(-\lambda)^2} \Big|_0^r \right] =$$

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \left( -r e^{-\lambda r} - \frac{e^{-\lambda r}}{\lambda} + \frac{1}{\lambda} \right) =$$

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \frac{-r}{e^{\lambda r}} - 0 + \frac{1}{\lambda} = \text{L'Hospital}$$

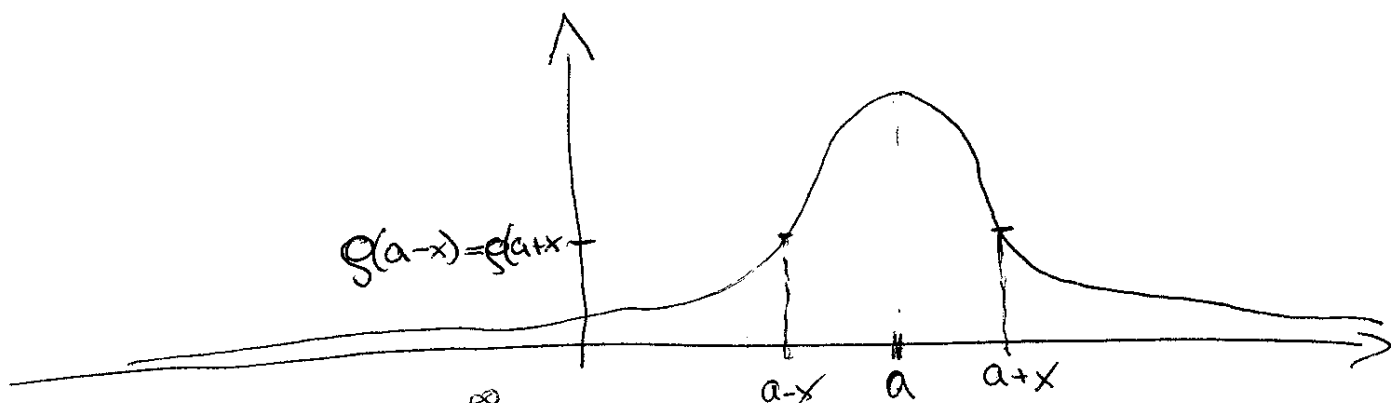
$$= \frac{\lim_{r \rightarrow \infty} 1}{\lim_{r \rightarrow \infty} \lambda e^{\lambda r}} + \frac{1}{\lambda} = 0 + \frac{1}{\lambda} = \boxed{\frac{1}{\lambda}}$$

Normalverteilung zum Parameter  $a, \sigma^2 > 0$

$$\Omega = \mathbb{R} \quad g(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}} \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

$\Rightarrow g$  ist symmetrisch auf Punkt  $a$ , d.h.

$$\forall x \in \mathbb{R} \quad \underline{g(a-x)} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(a-x)^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} = \underline{g(a+x)}$$



Soll man checken:  $\int_{-\infty}^{\infty} |x|g(x) dx < \infty!$

Allgemein: •  $x_0$  ist ein Symmetriepunkt des Intervalls  $\Omega$   
(d.h.  $x_0+x \in \Omega \iff x_0-x \in \Omega \quad \forall x$ )

• die Dichte  $g: \Omega \rightarrow [0, \infty)$  ist symmetrisch auf  $x_0$   
(d.h.  $g(x_0-x) = g(x_0+x) \quad \forall x$ )

$\Rightarrow$  für ZV  $Z(x) = x, E(Z) = x_0$

Beweis: Sei  $\Omega = \mathbb{R}$  (Erweitern  $g$  wenn nötig.)

$$\int_{-\infty}^{\infty} x g(x) dx = \int_{z=x-x_0}^{\infty} (z+x_0) g(z+x_0) dz$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} z g(z+x_0) dz + x_0 \int_{-\infty}^{\infty} g(z+x_0) dz = \int_{-\infty}^{\infty} z g(z+x_0) dz$$

$$+ \int_{-\infty}^{\infty} z g(z+x_0) dz + x_0 = \int_{-\infty}^{\infty} z g(z+x_0) dz + \int_{-\infty}^{\infty} (-w) g(-w+x_0) dw + x_0 = x_0$$

$w = -z \quad \int_{-\infty}^{\infty} g(x_0+w) dw$

Korollar: Normalverteilte ZV hat EW  $\underline{a}$ .  
 $\Omega = \mathbb{R} \quad x_0 = a$

$(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$  W-Raum

Sei  $Z : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  eine ZV.

Wir ~~sagen~~ schreiben  $Z \in \mathcal{L}^1(\mathbb{P})$  wenn  $E(Z)$  existiert

$Z \in \mathcal{L}^2(\mathbb{P})$  wenn  $\begin{matrix} Z^2 \in \mathcal{L}^1 \\ E(Z^2) \text{ existiert} \end{matrix}$

Beh:  $\mathcal{L}^2 \subseteq \mathcal{L}^1$  ( $|Z| \leq 1 + |Z|^2 \forall \omega \in \Omega$ )

Def: Für  $Z, Y \in \mathcal{L}^2$  heißt

•  $V(Z) := E((Z - E(Z))^2)$  die Varianz von  $Z$

$\sqrt{V(Z)}$  die Streuung oder Standardabweichung von  $Z$

•  $\text{Cov}(Z, Y) = E((Z - E(Z))(Y - E(Y)))$  die

Kovarianz von  $Z$  und  $Y$

wenn  $\text{Cov}(Z, Y)$  heißt  $Z$  und  $Y$  unkorreliert

~~147~~ Bemerkungen

•  $V(Z)$  existiert  $(Z - E(Z))^2 = Z^2 - 2E(Z) \cdot Z + E(Z)^2 \in \mathcal{L}^1$

$$\begin{aligned} E(V(Z)) &= E(Z^2 - 2E(Z) \cdot Z + E(Z)^2) = E(Z^2) - 2E(Z) \cdot E(Z) + E(Z)^2 \\ &= E(Z^2) - E(Z)^2 \end{aligned}$$

•  $\text{Cov}(Z, Y)$  existiert weil  $|(Z - E(Z))(Y - E(Y))| \leq |ZY| + |E(Z)Y|$   
 $+ |E(Y)Z| + |E(Z)E(Y)| \stackrel{\wedge}{\leq} Z^2 + Y^2 \in \mathcal{L}^1$

$$\text{Cov}(Z, Y) = E(ZY - E(Z) \cdot Y - E(Y)Z + E(Z) \cdot E(Y)) = E(ZY) - E(Z) \cdot E(Y)$$

Satz:  $(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$  W-Raum

$Z, Y, Z_i: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ZV sodass  $V(Z)$  und  $V(Y)$  existiert.  
 $V(Z_i)$  existiert

Dann gilt:

(i) ~~Wahrheit~~ für die Varianz existiert für  $aZ+b$ ,  $cY+d$   
und  $\text{Cov}(aZ+b, cY+d) = ac \text{Cov}(Z, Y)$

Insbesondere  $V(aZ+b) = a^2 V(Z)$

(ii)  $\text{Cov}(Z, Y)^2 \leq V(Z) \cdot V(Y)$

(iii)  $(\sum_{i=1}^n Z_i) \in \mathcal{L}^2$   $V(\sum Z_i) = \sum V(Z_i) + 2 \sum_{\substack{i, j \\ 1 \leq i < j \leq n}} \text{Cov}(Z_i, Z_j)$

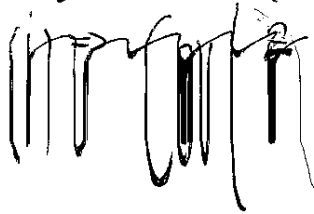
Insbesondere:  $Z_1, \dots, Z_n$  sind paarweise unkorreliert  
gilt:  $V(\sum Z_i) = \sum V(Z_i)$

(iv)  $Z, Y$  sind unabhängig  $\Rightarrow Z, Y$  sind unkorreliert

Beweis: (i)  $(aZ+b)^2 = a^2 Z^2 + 2abZ + b^2 \in \mathcal{L}^2$   
 $\begin{matrix} \in \mathcal{L}^2 & \in \mathcal{L}^2 & \in \mathcal{L}^2 \end{matrix}$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(aZ+b, cY+d) &= E[(aZ+b)(cY+d)] - E[(aZ+b)]E[(cY+d)] \\ &= E[acZY + bcY + adZ + bd] - (aE[Z]+b)(cE[Y]+d) \\ &= acE(ZY) + bcE(Y) + adE(Z) + bd - \\ &\quad - (acE(Z)E(Y) + bcE(Y) + adE(Z) + bd) = ac(E(ZY) - E(Z)E(Y)) \end{aligned}$$

(ii) Beweis für  
 Erst:  $E(Z) = E(Y) = 0$



Beweis für diskret

$$\text{Cov}(Z, Y)^2 = E(ZY)^2 = \left( \sum_{z,y} zy P(Z=z, Y=y) \right)^2$$

$$\leq \left( \sum_{z,y} z^2 P(Z=z, Y=y) \right) \left( \sum_{z,y} y^2 P(Z=z, Y=y) \right)$$

CS Ungleichung

Cauchy-Schwarz

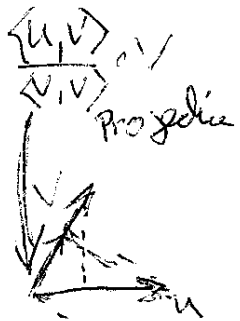
$\forall u \in \mathbb{R}^n$

$$\langle v, u \rangle^2 \leq \langle v, v \rangle \cdot \langle u, u \rangle$$

$$= \left( \sum_z z^2 \sum_y P(Z=z, Y=y) \right) \left( \sum_y y^2 \sum_z P(Z=z, Y=y) \right)$$

$$= \left( \sum_z z^2 P(Z=z) \right) \cdot \left( \sum_y y^2 \cdot P(Y=y) \right)$$

$$= V(Z) \cdot V(Y)$$



$$\left\langle u - \frac{\langle u, v \rangle}{\langle v, v \rangle} v, v \right\rangle = 0$$

Pythagoras

$$\|u\|^2 = \left\| u - \frac{\langle u, v \rangle}{\langle v, v \rangle} v \right\|^2 + \left\| \frac{\langle u, v \rangle}{\langle v, v \rangle} v \right\|^2$$

$$\geq \frac{\langle u, v \rangle^2}{\langle v, v \rangle^2} \langle v, v \rangle \quad \checkmark$$

Für Dichte: CS für

Integrals

In Allgemein  $E(Z), E(Y)$  beliebig  $\rightarrow Z - E(Z) = Z' - E(Z)$

$$\text{Cov}(Z, Y)^2 = \text{Cov}\left(Z - E(Z), Y - E(Y)\right)^2$$

$$\leq V(Z') \cdot V(Y') = V(Z) \cdot V(Y)$$



(iii) Erst  $E(z_i) = 0$

$$\begin{aligned} V\left(\sum_{i=1}^n z_i\right) &= E\left(\left(\sum_{i=1}^n z_i\right)^2\right) = E\left(\sum_{i,j=1}^n z_i z_j\right) \\ &= \sum_{i,j=1}^n E(z_i z_j) = \sum_{i=1}^n E(z_i^2) + \sum_{\substack{i,j=1 \\ j \neq i}}^n E(z_i z_j) \end{aligned}$$

=

$E(z_i)$  beliebig  $\rightarrow z'_i = z_i - E(z_i)$

$$\begin{aligned} V\left(\sum_{i=1}^n z_i\right) &= V\left(\sum_{i=1}^n z'_i\right) = \sum_{i=1}^n V(z'_i) + 2 \sum_{\substack{i,j \\ 1 \leq i < j \leq n}} \text{Cov}(z'_i, z'_j) \\ &= \sum_{i=1}^n V(z_i) + 2 \sum_{\substack{i,j \\ 1 \leq i < j \leq n}} \text{Cov}(z_i, z_j) \end{aligned}$$

(iv)  $Z, Y$  unabhängig  $\Rightarrow E(ZY) = E(Z) \cdot E(Y)$

# ~~Tschebyscheff~~ Tschebyscheff<sup>E</sup>-Ungleichung

$(\Omega, \mathcal{E}, P)$  W-Raum

$Z: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ZV mit existierendem EW und Varianz

$$\text{Dann } \forall \lambda > 0 \quad P(|Z - E(Z)| \geq \lambda) \leq \frac{\sigma^2(Z)}{\lambda^2}$$

Folgerung von ~~Markov~~

Markov-Ungleichung:  $(\Omega, \mathcal{E}, P)$  W-Raum

$Z: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ZV

$$\forall \alpha > 0 \quad P(|Z| \geq \alpha) \leq \frac{E(|Z|)}{\alpha}$$

Beweis:  $\forall \omega \in \Omega \quad |Z(\omega)| \geq \alpha \cdot \chi_{\{|Z| \geq \alpha\}}(\omega)$

(wobei  $\{|Z| \geq \alpha\} = \{\omega \in \Omega : |Z(\omega)| \geq \alpha\}$  und  $\chi$  ist ihre Indikatorvariable)

$$\begin{array}{ccc} \text{Monotonitat} & & \text{Linearitat} \\ \downarrow & & \downarrow \\ E(|Z|) \geq E(\alpha \chi_{\{|Z| \geq \alpha\}}) & = & \alpha E(\chi_{\{|Z| \geq \alpha\}}) = \alpha \cdot P(\{|Z| \geq \alpha\}) \end{array} \quad \square$$

Beweis von Tschebyscheff:

Markov: mit  $(Z - E(Z))^2$  und  $\lambda^2$

~~$E((Z - E(Z))^2) \geq \lambda^2$~~

$$P(|Z - E(Z)| \geq \lambda) = P(\underbrace{(Z - E(Z))^2}_{\geq 0} \geq \lambda^2) \leq \frac{\overbrace{E((Z - E(Z))^2)}^{\substack{\sigma^2(Z) \\ \text{Var}(Z)}}}{\lambda^2}$$

□

Korollar:  $\#_{\omega}(\Omega, \varepsilon, P)$   $z_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$   $z \in V$   
 $z_n \in \mathcal{L}^2$

$$\frac{V(z_n)}{E(z_n)^2} \rightarrow 0 \quad \Rightarrow \quad \forall \varepsilon > 0$$
$$P(|z_n - E(z_n)| > \varepsilon E(z_n)) \rightarrow 0$$

# Schwaches Gesetz der großen Zahlen

Seien  $X_1, X_2, \dots : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ~~seien~~ unabhängige ZV.

Nehmen wir an dass  $E(X_i), V(X_i)$  existiert.

~~Dann ~~besteht~~~~ Sei  $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$

~~Dann~~ Dann für  $\forall \varepsilon > 0$  ist

$$P\left(\left|\bar{X}_n - \frac{\sum E(X_i)}{n}\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{\sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)}{n^2 \varepsilon^2}$$

Insbesondere, wenn  $X_1, X_2, \dots$  sind identischverteilt mit Verteilung  $P_X$

$$\bar{X}_n \xrightarrow{i.W.} E(X) \quad (\text{d.h. } \forall \varepsilon > 0 \quad P(|\bar{X}_n - E(X)| \leq \frac{\text{Var}(X)}{n \varepsilon^2})$$

Beweis:  $E(\bar{X}_n) \stackrel{\text{Linearität}}{=} \sum \frac{1}{n} E(X_i)$

$$V(\bar{X}_n) = \frac{1}{n^2} V(X_1 + \dots + X_n) \stackrel{\text{wegen Unabhängigkeit}}{=} \frac{1}{n^2} V(X_1) + \dots + \frac{1}{n^2} V(X_n)$$

$$\Rightarrow P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| \geq \varepsilon) \leq \frac{V(\bar{X}_n)}{\varepsilon^2}$$

nach Tschebyschev's Ungleichung

Wenn ~~alle~~ jede  $X_i$  nach  $X$  verteilt ist

$$\leadsto E(\bar{X}_n) = \frac{\sum_{i=1}^n E(X_i)}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n E(X)}{n} = \frac{n E(X)}{n} = E(X)$$

$$V(\bar{X}_n) = \frac{\sum_{i=1}^n V(X_i)}{n^2} = \frac{n V(X)}{n^2} = \frac{V(X)}{n}$$

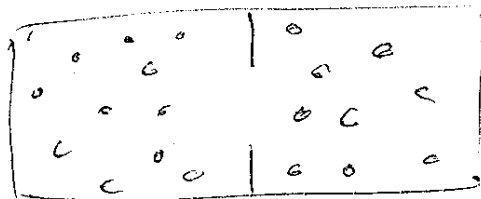
# Beispiel: Das Ehrenfest-Modell im Gleichgewicht.

(container)

Ein Gefäß, das in zwei gleich große nebeneinander verlaufende Teilräumen unterteilt ist, enthält  $n = 0,25 \cdot 10^{23}$  Gas-Moleküle, (Größenordnung der Avogadro Zahl)

Wegen der Irregularität der Bewegung wird zu einem festen Zeitpunkt jedes Molekül mit W-Keit  $\frac{1}{2}$  in der linken oder rechten Kammer sein, unabhängig von allen anderen

Mit welcher W-Keit ist der Anteil der Moleküle in der linken Kammer geringfügig größer als der in der rechten Kammer, etwa  $\geq \frac{1+10^{-8}}{2}$



$$\frac{1}{2} + 5 \cdot 10^{-9}$$

$$0,25 \cdot 10^{23} \left( \frac{1}{2} + 5 \cdot 10^{-9} \right)$$

$$124999987500000000000000$$

$$0,125 \cdot 10^{23} + 1,25 \cdot 10^{14}$$

$$1250000012500000000000000$$

Seien  $X_1, \dots, X_n$  Bernoulli Variablen zum Parameter  $p = \frac{1}{2}$ . Dabei bedeutet  $X_i = 1$ , dass sich die  $i$ -te Teilchen in der linken Kammer befindet. Dann gilt (aus Symmetriegründen)

$$P\left(\frac{1}{n} \sum X_i \geq \frac{1}{2} + 10^{-8}\right) = P\left(\frac{1}{n} \sum X_i - \frac{1}{2} \geq \frac{10^{-8}}{2}\right) = \frac{1}{2} P\left(\sum_{i=1}^n X_i - \frac{n}{2} \geq 5 \cdot 10^{-9}\right)$$

$$\leq \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{n \cdot (5 \cdot 10^{-9})^2}} = \frac{1}{2} \frac{1}{0,25 \cdot 10^{23} \cdot 25 \cdot 10^{-18}} = 2 \cdot 10^{-7} = 0,0000002$$

Diese geringe W-Keit erklärt warum solche Abweichungen nicht beobachtet werden  
 (Defacto ist die W-Keit extrem viel kleiner: unvorstellbar niedrige Strecke  $\leq 10^{-500000}$ )

Beispiel: Ein Würfel wird 20 Mal geworfen und zeigt immer 6. Ist der Würfel in Ordnung, das heißt, sind die Zahlen wirklich gleichverteilt?

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{i-ter Wurf 6 erscheint} \\ 0 & \text{+6} \end{cases}$$

Für  $p = \frac{1}{6}$

$$P\left(\left|\bar{X}_n - \frac{1}{6}\right| \geq \frac{5}{6}\right) \leq \frac{\frac{1}{6} \cdot \frac{5}{6}}{20 \left(\frac{5}{6}\right)^2} = \frac{1}{100}$$

$$P\left(\left|\bar{X}_n - p\right| \geq a\right) \leq \frac{p(1-p)}{na^2}$$

$\Rightarrow$  der Würfel mit W-kheit  $\geq 99\%$   
nicht in Ordnung

Beispiel: Wir werfen ein Reißzweck in die Luft und nach dem Fallen schauen ob es mit der Spitze ~~oben~~ nach oben oder unten zeigt. Wir wollen wissen die W-kett dass es ~~ist~~ oben aus 1000  $\rightarrow$  678 oben

Schätzung  $p = \frac{678}{1000} = 0,678$

Kann sein  $p \neq \dots$

$$P\left(\left|p - \frac{678}{1000}\right| \geq \epsilon\right) \leq \frac{p(1-p)}{1000 \epsilon^2} \leq \frac{1}{4} \frac{1}{1000 \epsilon^2}$$

$$\epsilon = 0,1$$

$$\frac{1}{4 \cdot 1000} = \frac{1}{400} = 0,0025$$

97,5%

$$p \in [0,578, 0,778]$$

Für

$$98\% \text{ Sicherheit} \rightarrow 1 - \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{n \cdot 0,01^2} \geq 0,98$$

$$n \geq 125000$$