

MAS Ü12

4.) $X_n \dots$ Augenzahl beim n -ten Wurf mit fairem Würfel

$$\text{ges: } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

Nach dem schwachen Gesetz der großen Zahlen gilt

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i \quad \bar{X}_n = \frac{S_n}{n}$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \bar{X}_n = \mu \dots \text{Erwartungswert} \\ = 3,5$$

$$\text{ges: } \lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n X_i}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n X_i} = \lim_{n \rightarrow \infty} \exp(\ln(\sqrt[n]{\prod_{i=1}^n X_i})) = \lim_{n \rightarrow \infty} \exp\left(\frac{1}{n} \cdot \ln\left(\prod_{i=1}^n X_i\right)\right)$$

$$= \exp\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \ln(X_i)\right)$$

$$E(\ln(X_i)) = \sum_x x \cdot P(\ln(X_i) = x) = \sum_{i=1}^6 \ln(i) \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{6} \cdot \ln(6!) = \ln(\sqrt[6]{6!})$$

$$\exp\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \ln(X_i)\right) = \exp(\ln(\sqrt[6]{6!})) = \sqrt[6]{6!} \approx 2,9938$$

MAS 012

2.) $X \dots$ Standardnormalverteil

a) $t \in \mathbb{R}$ ges: $E(e^{tx})$

$$\begin{aligned}
 E(e^{tx}) &= \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx - \frac{x^2}{2}} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{1}{2}t^2 - (\frac{1}{\sqrt{2}}x - \frac{1}{\sqrt{2}}t)^2} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{1}{2}t^2 - u^2} \sqrt{2} du \\
 &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{1}{2}t^2 - u^2} du \\
 &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{\frac{1}{2}t^2} \cdot e^{-u^2} du \right) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{\frac{1}{2}t^2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-u^2} du = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cdot e^{\frac{1}{2}t^2} \cdot \sqrt{\pi} = e^{\frac{1}{2}t^2}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &tx - \frac{x^2}{2} = -\left(\frac{1}{2}x^2 - tx + \frac{1}{2}t^2 - \frac{1}{2}t^2\right) \\
 &= -\left(\left(\frac{1}{\sqrt{2}}x - \frac{1}{\sqrt{2}}t\right)^2 - \frac{1}{2}t^2\right) \\
 &= \frac{1}{2}t^2 - \left(\frac{1}{\sqrt{2}}x - \frac{1}{\sqrt{2}}t\right)^2 \\
 &u = \frac{x-t}{\sqrt{2}} \quad \frac{du}{dx} = \frac{1}{\sqrt{2}} \quad dx = \sqrt{2} du
 \end{aligned}$$

b) ges: obere Schranke für $P(X \geq x)$ ($x > 0$)

Nach Markov-Ungleichung:

$$\begin{aligned}
 P(X \geq c) &\leq \frac{E(X)}{c} \\
 P(e^{tx} \geq e^{tc}) &\leq \frac{E(e^{tx})}{e^{tc}} = \frac{e^{\frac{1}{2}t^2}}{e^{tc}}
 \end{aligned}$$

ges: kleinste Schranke

$$f(t) := \frac{e^{\frac{1}{2}t^2}}{e^{tc}} = e^{\frac{1}{2}t^2 - tc}$$

$$f'(t) = (t - c) \cdot \underbrace{e^{\frac{1}{2}t^2 - tc}}_{\text{für kein } t \text{ wird das Null}}$$

$$\Rightarrow f'(t) = 0 \Leftrightarrow t = c$$

MAS Ü12

1.) $(X_n) \dots$ Folge von unabhängigen Zufallsvariablen mit $P(X_n=1)=P(X_n=-1)=\frac{1}{2}$

$(a_n) \dots$ Folge von reellen Zahlen

zz: $\sum_{n \in \mathbb{N}} a_n X_n$ konvergiert fast sicher $\Leftrightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n^2$ konvergiert

Nach dem Dreiecksatz gilt:

$\sum_{n \in \mathbb{N}} a_n X_n$ konvergiert fast sicher $\Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0 \sum_{n \in \mathbb{N}} P(|a_n X_n| > \varepsilon)$ konvergiert

$\sum_{n \in \mathbb{N}} E(a_n X_n | a_n X_n \leq \varepsilon)$ konvergiert

$$E(a_n X_n) = P(X_n=1) \cdot a_n + P(X_n=-1) \cdot (-a_n) \\ = \frac{1}{2} a_n - \frac{1}{2} a_n = 0$$

$\sum_{n \in \mathbb{N}} V(a_n X_n | a_n X_n \leq \varepsilon)$ konvergiert

$$V(a_n X_n) = E((a_n X_n - E(a_n X_n))^2) = E((a_n X_n)^2) = P(X_n=1) \cdot a_n^2 + P(X_n=-1) \cdot (-a_n)^2 \\ = \frac{1}{2} a_n^2 + \frac{1}{2} a_n^2 = a_n^2$$

$\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n X_n$ konvergiert f.s. $\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} V(a_n X_n | a_n X_n \leq \varepsilon)$ konvergiert

\Rightarrow für $\varepsilon < \min_{n \in \mathbb{N}} |a_n|$ folgt $\sum_{n \in \mathbb{N}} V(a_n X_n)$ konvergiert $\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n^2$ konvergiert

$\Leftarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n^2$ konvergiert $\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} V(a_n X_n)$ konvergiert

$\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} V(a_n X_n | a_n X_n \leq \varepsilon)$ konvergiert

$\sum_{n \in \mathbb{N}} E(a_n X_n | a_n X_n \leq \varepsilon)$ konvergiert, da $E(a_n X_n) = 0$

$$P(|a_n X_n - \underbrace{E(a_n X_n)}_{=0}| \geq \varepsilon) \leq \frac{V(a_n X_n)}{\varepsilon^2}$$

$$\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} P(|a_n X_n| > \varepsilon) \leq \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{V(a_n X_n)}{\varepsilon^2} = \frac{1}{\varepsilon^2} \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n^2$$

Da $\sum_{n \in \mathbb{N}} a_n^2$ konvergiert muss also auch $\sum_{n \in \mathbb{N}} P(|a_n X_n| > \varepsilon)$ konvergieren

$\Rightarrow \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n X_n$ konvergiert fast sicher