

Wahrscheinlichkeitstheorie Übungsblatt 8

Aufgabe H 1.

X sei integrierbare ZV, mit Werten in $(\mathbb{Z}, \mathcal{F})$, Das zugehörige Bildmaß sei μ . Bezeichne ϕ_X die charakteristische Funktion. Zu zeigen

$$\mu(y) = \frac{1}{2\pi} \int_{[-\pi, \pi]} e^{-ity} \phi_X(t) dt$$

Beweis.

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int_{[-\pi, \pi]} e^{-ity} \phi_X(t) dt &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sum_{x \in \mathbb{Z}} \mu(x) \left(e^{it(x-y)} \right) dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \mu(y) + \sum_{x \neq y} \mu(x) \left(e^{it(x-y)} \right) dt \\ &= \mu(y) + \frac{1}{2\pi} \sum_{x \neq y} \mu(x) \underbrace{\int_{-\pi}^{\pi} e^{it(x-y)} dt}_{=0} \\ \int_{-\pi}^{\pi} e^{itk} &= \frac{1}{ik} e^{itk} \Big|_{-\pi}^{\pi} = \frac{2}{k} \frac{(e^{i(k-\pi)} - e^{i(-k-\pi)})}{2i} = \frac{2}{k} \sin(k\pi) = 0 \end{aligned}$$

□

Aufgabe H 2. $(X_n)_{n=1}$ unabhängige $\{0,1\}$ -wertige ZVen mit $\mathbb{E}[X_n] = p_n$

$$\text{Var}[1] X_n = p_n(1-p_n) = \infty \Leftrightarrow Z_{k,n} = \frac{X_k - p_k}{\sqrt{\sum_{n=1}^N p_n(1-p_n)}} \text{ Lindeberg (zentriert)}$$

Beweis. “ \Rightarrow “ $\forall \epsilon > 0$:

$$\frac{p_1(1-p_1)}{\sum_{n=1}^N p_n(1-p_n)} = \text{Var}[1] Z_{1,N} = \mathbb{E}[Z_{1,N}^2] = \int Z_{1,N}^2 \mathbf{1}_{\{|Z_{1,N}| \leq \epsilon\}} dP + \underbrace{\int Z_{1,N}^2 \mathbf{1}_{\{|Z_{1,N}| > \epsilon\}} dP}_{\text{Lindebergbedingung}}$$

$$\Rightarrow \forall \epsilon > 0 \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{p_n(1-p_n)}{\sum_{n=1}^N p_n(1-p_n)} \leq \epsilon^2. \text{ Aus } p_1(1-p_1) > 0 \Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} p_n(1-p_n) = \infty$$

$$\Leftarrow \sum_{n \geq 1} p_n(1-p_n) = \infty \forall \epsilon > 0 : |Z_{k,n}| \leq \frac{1}{\sqrt{\sum_{n=1}^N p_n(1-p_n)}} < \epsilon \text{ für } N \text{ groß genug.}$$

$$\text{Für solche } N : \sum_{k=1}^N \int Z_{k,N}^2 \mathbf{1}_{\{|Z_{k,N}| > \epsilon\}} dP = 0$$

□

Aufgabe H 3. $(X_n)_{n \geq 1}$ unabhängige Zufallsvariablen, $X_i \sim \text{Exp}(a)$, $a > 0$.

Zu zeigen: $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} = \frac{1}{\alpha}$ fast sicher

Beweis. •

$$A_{k,N} = \left\{ \frac{X_n}{\log n} > \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{k} \right\}; A_k = \limsup_{n \rightarrow \infty} A_{k,n}$$

$$B_{k,N} = \left\{ \frac{X_n}{\log n} > \frac{1}{\alpha} - \frac{1}{k} \right\}; B_k = \limsup_{n \rightarrow \infty} B_{k,n}$$

- $X_n \sim \text{Exp}(\alpha)$, $\alpha > 0 \forall n \geq 1 \forall c \in \mathbb{R} \mu(X_n > c) = 1 - F_{X_n}(c) = e^{-\alpha c}$
 $\Rightarrow \mu(A_{k,N} = \mu\left(\frac{X_n}{1} > \left(\frac{1}{\alpha} + \frac{1}{k}\right) \log n\right) = \frac{1}{n^{1+\frac{\alpha}{k}}} \mu(B_{k,N}) = \dots = \frac{1}{n^{1-\frac{\alpha}{k}}}$

$$\underbrace{\sum_{n \geq 1} \mu(A_k, n)}_{\mu(A_k)=0} < \infty \text{ und } \underbrace{\sum_{n \geq 1} \mu(B_{k,n})}_{\mu(B_K)=1 \forall k} = \infty$$

$$\left\{ \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} = \frac{1}{\alpha} \right\} = \bigcap_{k \geq 1} A_k^C \cap \bigcap_{k \geq 1} B_K \text{ fast sicher.}$$

□

Auf der Tutoriums aufgabe war ein Fehler!:

T1:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = ?$$

$\mathbb{E} \left[\liminf \mathbf{1}_{\{\frac{1}{n} \sum^n X_i \leq 1\}} \right] \mathbb{E} \left[\mathbf{1}_{\{\liminf \{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \leq 1\}} \}} \right]$ Hier haben die Klammern gefehlt!

$$\lim_{n \rightarrow \infty} e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = \frac{1}{2}, \text{ da } e^{-n} \sum_{k=0}^n \frac{n^k}{k!} = P \left(\sum_{i=1}^n X_i \leq n \right)$$

$$P \left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 1)}{\sqrt{n}} \leq 0 \right) \xrightarrow{ZGS} N_{0,1}([-\infty, 0]) = \frac{1}{2}$$