

**Verschiedene Konvergenzarten** Wir betrachten den Wahrscheinlichkeitsraum  $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), P)$ , wobei  $P$  das Lebesgue-Maß  $\lambda$  eingeschränkt auf  $[0, 1]$  sei. Wir betrachten die Folge von Zufallsvariablen  $X_1 \equiv 0$ ,  $X_n = \sqrt{n} \mathbb{1}_{(\frac{1}{n}, \frac{2}{n})}$ . Untersuchen Sie diese auf 1. stochastische Konvergenz, 2.  $P$ -fast-sichere Konvergenz, 3.  $L^2$ -Konvergenz und 4. gleichgradige Integrierbarkeit.

1, 4. Wir prüfen  $L^1$ -Konvergenz. Es gilt  $E[|X_n|] = \frac{\sqrt{n}}{n} \rightarrow 0$ . Benutze Konvergenzsatz von Vitali – Stochastisch konvergent gegen 0 und gleichgradig integrierbar. 2. Zu zeigen ist, dass für alle  $\omega \in [0, 1]$  gilt, dass  $\forall \varepsilon > 0 \exists N \in \mathbb{N} \forall n \geq N X_n(\omega) < \varepsilon$ , bis auf  $P$ -Nullmengen. Zeige Aussage für  $\omega \in (0, 1)$ . Das reicht, denn  $\{0\}$  und  $\{1\}$  sind  $P$ -Nullmengen. Wähle  $N$  so, dass  $\frac{2}{n} < \varepsilon$ , also  $N > \frac{2}{\varepsilon}$ , dann ist  $\mathbb{1}_{(\frac{1}{n}, \frac{2}{n})} = 0$  und somit  $X_n(\omega) = 0$  für alle  $n \geq N$ . Also Konvergenz fast sicher gegen 0. 3.  $L^2$ -Konvergenz folgt stochastische Konvergenz, also Grenzwert 0 wenn konvergent.  $E[|X_n|^2] = \frac{\sqrt{n}^2}{n} = 1$ . Also nicht konvergent.

Wir betrachten den Wahrscheinlichkeitsraum  $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), P)$ . Das Maß  $P$  sei absolut stetig bezüglich des Lebesgue-Maßes  $\lambda|_{[0,1]}$  mit Dichte  $f(\omega) = \frac{1}{2}\omega^{-1/2}$ . Es gelte  $X_n(\omega) = \omega^{1/n}$ . Zeigen Sie oder widerlegen Sie 1.  $P$ -Konvergenz, 2. f.s. Konvergenz, 3.  $L^1$ -Konvergenz, 4. gleichgradige Integrierbarkeit. 2. Für alle  $\omega \in (0, 1]$  gilt  $\omega^{1/n} \rightarrow 1$ .  $\{0\}$  ist Nullmenge, also f.s. Konvergenz. 1. folgt aus 2. 3. Es gilt  $\omega^{1/n} \leq 1$ , also  $E[|X_n - 1|] = E[|1 - X_n|] = \int_0^1 (1 - \omega^{1/n}) \frac{1}{2} \omega^{-1/2} = 1 + \int_0^1 \frac{1}{2} \omega^{1/n-1/2} = 1 - \frac{n}{n+2} \omega^{\frac{n+2}{2n}} \Big|_0^1 = \frac{2}{n+2} \rightarrow 0$ , also  $L^1$ -Konvergenz. 4. folgt aus 2. mit Vitali.

Für jede Zahl  $n \in \mathbb{N}$  gibt es eine eindeutige Darstellung  $n = 2^{k_n} + m_n$  mit  $0 \leq m_n < 2^{k_n}$ . Es sei  $P$  die Gleichverteilung auf  $([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]))$  – das heißt,  $P$  hat Lebesgue-Dichte  $\mathbb{1}_{[0,1]}$  – und außerdem  $X_n: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}, \omega \mapsto k_n$  für  $\frac{m_n}{2^{k_n}} \leq \omega \leq \frac{m_n+1}{2^{k_n}}$  und  $\omega \mapsto 0$  sonst. Untersuchen Sie die Folge der  $X_n$  bezüglich  $P$  auf schwache, stochastische, fast sichere und  $L^p$ -Konvergenz für  $p \geq 1$  sowie auf gleichgradige Integrierbarkeit.

Es gilt  $X_n = k_n \mathbb{1}_{[\frac{m_n}{2^{k_n}}, \frac{m_n+1}{2^{k_n}}]}$ , also  $X_1 = 1$ ,  $X_2 = 1 \mathbb{1}_{[0, \frac{1}{2}]}$ ,  $X_3 = 1 \mathbb{1}_{[\frac{1}{2}, 1]}$ ,

$X_4 = 2\mathbb{1}_{[0, \frac{1}{4}]}$ ,  $X_5 = 2\mathbb{1}_{[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}]}$ ,  $\dots$ .  $L^p$ -Konvergenz: finde zunächst den Kandidaten für den Grenzwert. Da die Folge  $(X_n)$  also bezüglich der  $L^1$ -Norm konvergiert, ist sie nach Theorem 22 auch gleichgradig integrierbar. Folge wird immer kleiner, also Kandidat 0. Es gilt  $E[|X_n|^p] = \int_0^1 X_n(\omega)^p = \frac{k_n^p}{2^{k_n}} \rightarrow 0$  mit L'Hospital. Damit  $L^p$ , stochastische, schwache Konvergenz und gleichgradige Integrierbarkeit. Für f.s. müsste Grenzwert auch 0 sein. Möchte Divergenz zeigen, also  $P(A) > 0$  für  $A = \{\omega \in \Omega \mid \forall c \in \mathbb{R} \exists N \in \mathbb{N} \forall n > N X_n > c\}$ . Sei  $\omega \in \Omega$  und  $c \in \mathbb{R}$  gegeben, wähle  $N$  so, dass  $k_N > c$  und  $\frac{m_n}{2^{k_n}} \leq \omega \leq \frac{m_n+1}{2^{k_n}}$ . Dann gilt  $X_n(\omega) > c$ , also  $\omega \in A$ . Da  $\omega$  beliebig war, gilt  $A = \Omega$  und  $P(X_n \text{ konvergiert nicht}) = 1$ . Oder auch es gibt TF  $X_{n_l}$  so dass  $\omega \in [\frac{m_{n_l}}{2^{k_{n_l}}}, \dots]$ , d.h.  $\limsup \geq 1$  und somit  $\lim \neq 0$ .

Sei  $P(X_n = \sqrt{n}) = \frac{1}{n} = 1 - P(X_n = 0)$ . Untersuchen Sie die Folge auf 1. stochastische, 2.  $P$ -fast-sichere und 3.  $L^p$ -Konvergenz und auf 4. gleichgradige Integrierbarkeit. 1. Wenn  $X_n > \varepsilon$ , dann ist  $P(X_n = \sqrt{n}) = \frac{1}{n} \rightarrow 0$ , also ja. 2. Nein.  $(\{X_n \geq 1\})_n$  sind unabhängig. Kann Borel-Cantelli anwenden.  $\sum P(X_n \geq 1) = \sum \frac{1}{n} = \infty$ , sodass  $1 = P(\limsup \{X_n \geq 1\}) = P(X_n \geq 1 \text{ für unendlich viele } n)$ . Das heißt, existiert Teilfolge für  $P$  fast alle  $\omega$   $X_{n_k}(\omega) = \sqrt{n_k}$ .  $\limsup X_n(\omega) \geq \lim \sqrt{n_k} = \infty$ . Also  $1 = P(\limsup X_n \geq 1)$ , sodass  $P(X_n \rightarrow 0) = 0$ . 3.  $E[|X|^p] = (\sqrt{n})^p \frac{1}{n} = n^{p/2-1}$ , also  $L^p$ -Konvergenz wenn  $p < 2$ . 4. GGIB, da  $L^1$ -Konvergenz nach Vitali.

**Einfache Aufgaben** Sei  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda|_{[0, 1]})$ , wobei  $\lambda|_{[0, 1]}$  das Lebesgue-Maß auf  $[0, 1]$  bezeichnet. Dann haben  $X_1$  und  $X_2$  mit  $X_1(\omega) = \omega$  und  $X_2(\omega) = 1 - \omega$  die gleiche Verteilung.

$[a, b]$  erzeugen  $\mathcal{B}([0, 1])$ , also reicht zu prüfen  $\lambda \circ X_1^{-1}([a, b]) = b - a$ ,  $\lambda \circ X_2^{-1}([a, b]) = \lambda([1 - b, 1 - a]) = b - a$ .

Sei  $(\Omega, \mathcal{F}) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]))$ . Es gibt ein Wahrscheinlichkeitsmaß  $P$ , sodass  $X_1(\omega) = \omega$  und  $X_2(\omega) = 1 - \omega$  nicht die gleiche Verteilung haben.  $\delta_0$ , denn  $\delta_0 \circ X_1^{-1}(\{0\}) = 1$ , aber  $\delta_0 \circ X_2^{-1}(\{0\}) = 0$ .

Sei  $X \sim \mathcal{N}(2, 2)$ . Dann gilt, dass  $P[|X - 2| \geq 2] \leq \frac{1}{2}$ . Ja, Tschebyscheff  $P(|X - E[x]| > \varepsilon) \leq \frac{\text{Var}(x)}{\varepsilon^2}$ . Jede reellwertige Zufallsvariable hat Dichte bezüglich Lebesgue-Maß (also  $X_*P = f \cdot \lambda$ ) Radon-Nikodym:  $\nu$  Dichte bezüglich  $\mu$  genau dann wenn  $\nu \ll \mu$ . Sei  $X = 0$ . Dann ist  $X$  stetig und somit messbar mit  $P(X = 0) = 1$ , also  $X_*P = \delta_0$ . Da  $0 = \lambda(\{0\}) \neq \delta_0(\{0\}) = 1$ , ist  $\delta_0$  nicht absolut stetig bezüglich  $\lambda$ . Nach dem Satz von Radon-Nikodym besitzt dann  $\delta_0$  keine Dichte bezüglich des Lebesgue-Maßes.

Alle Abbildungen  $f: (\Omega, \mathcal{P}(\Omega)) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  sind messbar. Ja. Sei  $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ , dann ist  $f^{-1}(A) \in \mathcal{P}(\Omega)$ , denn in  $\mathcal{P}(\Omega)$  sind alle Mengen, die nach  $A$  abbilden könnten, drin.

Für  $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$  und  $Y \sim \mathcal{N}(0, 2)$  gilt  $E[XY] \leq \sqrt{2}$ ? Ja, denn nach der Cauchy-Schwarz-Ungleichung, also der Hölder-Ungleichung mit  $r = 1$  und  $p = q = 2$  gilt  $E[XY] \leq \|X\|_2 \|Y\|_2 = \sqrt{E[X^2]} \sqrt{E[Y^2]} = \sqrt{E[(X - E[X])^2]} \sqrt{E[(Y - E[Y])^2]} = \sqrt{\text{Var}(X)} \sqrt{\text{Var}(Y)} = \sqrt{2}$ .

Eine  $\mathbb{N}$ -wertige Zufallsvariable ist zu sich selbst unabhängig, wenn sie fast sicher konstant ist. Wenn  $X$  zu sich selbst unabhängig ist, gilt  $P(X = k) = P(\{X = k\} \cap \{X = k\}) = P(X = k)^2$ , also  $P(X = k) \in \{0, 1\}$ . Das heißt, nur für ein  $k_0 \in \mathbb{N}$  ist  $P(X = k_0) = 1$ , also ist  $X$  konstant. Umgekehrt sei  $P(X = k_0) = 1$ , dann ist  $P(\{X \in A\} \cap \{X \in B\}) = \mathbb{1}_{A \cap B}(k_0) = \mathbb{1}_A(k_0) \mathbb{1}_B(k_0) = P(X \in A)P(X \in B)$ .

$X = \mathbb{1}_A$  und  $Y = \mathbb{1}_B$ .  $E[XY] = E[X]E[Y] \iff A \perp B$ . Ja,  $E[XY] = P[A \cap B] = P(A)P(B) = E[X]E[Y]$  oder  $P(A \cap B) = E[XY] = E[X]E[Y] = P(A)P(B)$ .

$E[X^4] \geq E[X]^4$  gilt nach Jensen-Ungleichung, da  $x^4$  konvex.

Auf  $(\omega, \{\Omega, \emptyset\})$  gibt es keine Borel-messbare Abbildung? Doch. Sei  $f = 0$ , dann für  $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$  gilt  $f^{-1}(A) = \emptyset$ , falls  $0 \notin A$ , beziehungsweise  $f^{-1}(A) = \Omega$ , falls  $0 \in A$ .

Sei  $X$  exponentialverteilt mit  $\lambda = 6$  und  $Y$  mit  $\lambda = 1/3$ . Dann ist nach Cauchy-Schwarz  $E[XY] \leq E[X^2]^{1/2} E[Y^2]^{1/2} = \frac{2}{\lambda_X^2} \frac{2}{\lambda_Y^2} = 1$ .

$X \in L^p \Rightarrow X \in L^q$  für  $q \leq p$ , da  $\|X\|_q = \|1 \cdot X\|_q \leq \|X\|_p \|1\|_r$  mit  $r$  so, dass  $\frac{1}{q} = \frac{1}{p} + \frac{1}{r}$ .

**Maßtheorie**  $\sigma(f^{-1}(\mathcal{C})) = f^{-1}(\sigma(\mathcal{C}))$  Zeige zunächst " $\subseteq$ ". Es ist  $\mathcal{C} \subset \sigma(\mathcal{C})$ , also auch  $f^{-1}(\mathcal{C}) \subset f^{-1}(\sigma(\mathcal{C}))$ .  $f^{-1}$  von einer  $\sigma$ -Algebra ist wieder  $\sigma$ -Algebra und da ist  $\sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$  als kleinste  $\sigma$ -Algebra drin. Nun "*supseteq*". Betrachte  $\mathcal{F} = \{A \in \sigma(\mathcal{C}) \mid f^{-1}(A) \in \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))\}$ . Zeige  $\mathcal{F}$  ist  $\sigma$ -Algebra.  $f^{-1}(\emptyset) = \emptyset \in \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$ ,  $f^{-1}(\Omega) = \Omega' \in \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$ . Entsprechend  $f^{-1}(A^c) = f^{-1}(A)^c \in \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$  und so weiter. Da  $f^{-1}(\mathcal{C}) \subset \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$  ist  $\mathcal{C} \subset \mathcal{F}$ , also auch  $\sigma(\mathcal{C}) \subset \mathcal{F}$ . Damit ist  $f^{-1}(\sigma(\mathcal{C})) \subset \sigma(f^{-1}(\mathcal{C}))$ .