

Stochastik I

13. Große Übung

Felix Schamoni

Prof. Dr. Leif Döring

30.11.2022

Konvergenz von Zufallsvariablen

Definition (Fast sichere Konvergenz)

Sei X eine Zufallsvariable und $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Zufallsvariablen auf einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. Dann konvergiert $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ \mathbb{P} -fast sicher gegen X , falls

$$\mathbb{P} \left(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X \right) = \mathbb{P} \left(\left\{ \omega \in \Omega : \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega) \right\} \right) = 1$$

gilt. Man schreibt

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{f.s.}} X.$$

- Die fast sichere Konvergenz von Zufallsvariablen ist dazu äquivalent, dass eine \mathbb{P} -Nullmenge $N \in \mathcal{A}$ existiert, sodass für alle $\omega \in N^C$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)$$

gilt.

Definition (\mathcal{L}^p -Konvergenz)

Sei X eine Zufallsvariable und $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Zufallsvariablen auf einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ mit $\mathbb{E}[|X|^p] < \infty, \mathbb{E}[|X_n|^p] < \infty, \forall n \in \mathbb{N}$, für ein $p \geq 1$. Dann konvergiert $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ **im p -ten Mittel** (oder **in \mathcal{L}^p**) gegen X , falls

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[|X_n - X|^p] = 0$$

gilt. Man schreibt

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}^p} X.$$

- Ihr kennt die \mathcal{L}^p -Konvergenz schon aus dem Kapitel zu \mathcal{L}^p -Räumen, nur wird sie hierbei explizit auf Zufallsvariablen angewendet (denkt daran Erwartungswerte sind **Integrale!**).

Definition (Stochastische Konvergenz)

Sei X eine Zufallsvariable und $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Zufallsvariablen auf einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. Dann konvergiert $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ **stochastisch** (oder **in Wahrscheinlichkeit**) gegen X , falls für alle $\epsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \epsilon) = 0$$

gilt. Man schreibt

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} X.$$

- Man folgert stochastische Konvergenz häufig direkt aus der Konvergenz im p -ten Mittel mit der **Markov-Ungleichung** (oder Spezialfall **Chebyshev-Ungleichung**).

Definition (Konvergenz in Verteilung)

Sei X eine Zufallsvariable und $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Zufallsvariablen auf einem (oder verschiedenen) Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. Dann konvergiert $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ **in Verteilung** gegen X , falls für alle **stetigen, beschränkten**, reell-wertigen Funktionen f (oder kurz für alle $f \in C_b(\mathbb{R})$)

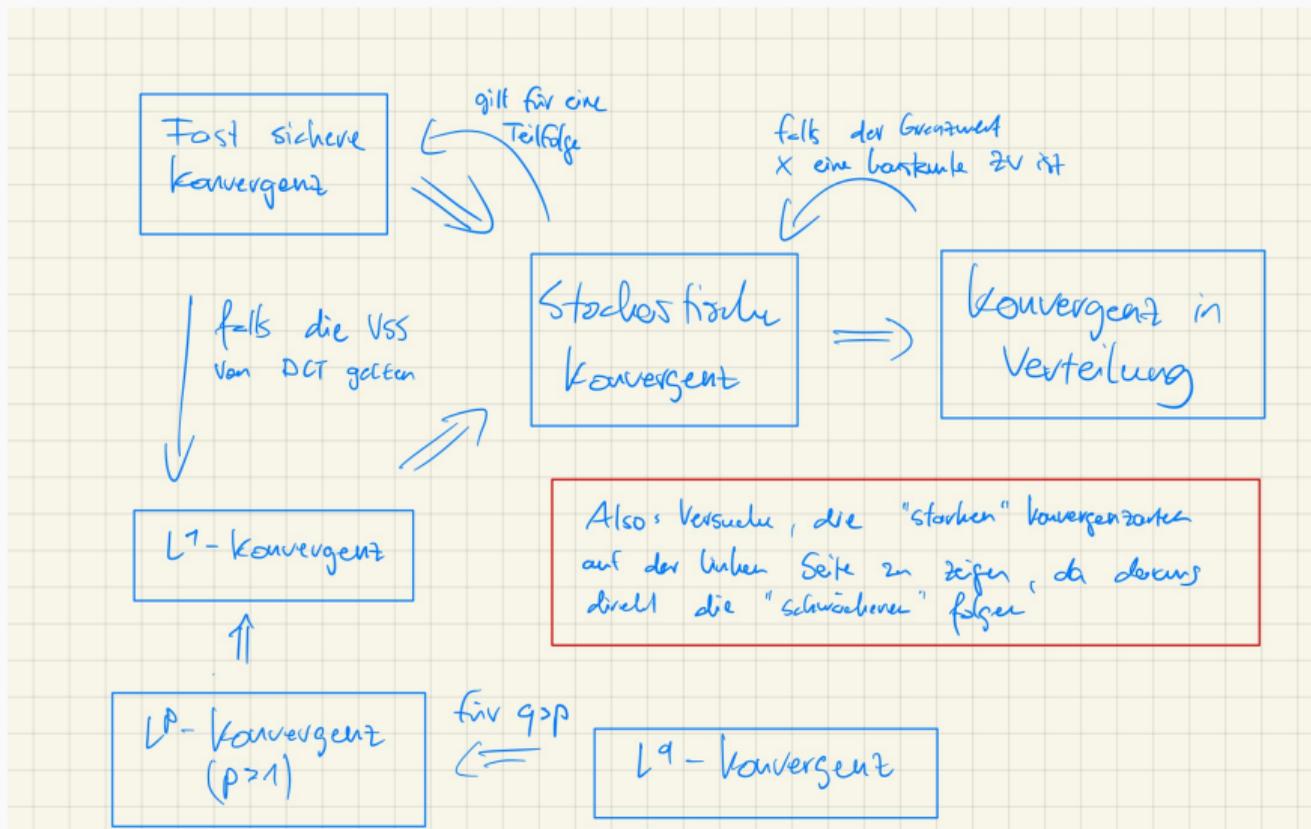
$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[f(X_n)] = \mathbb{E}[f(X)]$$

gilt. Man schreibt

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{(d)} X.$$

- Die Konvergenz in Verteilung ist die **schwächste** (hier behandelte) Art der Konvergenz von Zufallsvariablen.

Zusammenhang zwischen den Konvergenzarten



Satz (Alternative Charakterisierung)

Seien X, X_1, X_2, \dots Zufallsvariablen mit $X \sim F, X_n \sim F_n, n \in \mathbb{N}$, so gilt:

$$X_n \xrightarrow{(d)} X, \quad n \rightarrow \infty \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(t) = F(t) \quad \text{für alle Stetigkeitsstellen von } F.$$

Schwaches Gesetz der großen Zahlen

Satz (Schwaches GGZ)

(i) Sind X_1, X_2, \dots u.i.v. mit $\mathbb{E}[X_1^2] < \infty$, so gilt

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \mathbb{E}[X_1], \quad n \rightarrow \infty.$$

(ii) Variante mit schwächeren Annahmen: Sind X_1, X_2, \dots quadratintegrierbar, paarweise unkorreliert (z.B. paarweise unabhängig) mit identischen Erwartungswert und

$$\frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(X_k) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

so gilt

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \mathbb{E}[X_1], \quad n \rightarrow \infty.$$

Aufgabe 1

Sei $U \sim \mathcal{U}[0, 1]$ und $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Zufallsvariablen mit

$$U_n = \begin{cases} U, & n \text{ gerade} \\ 1 - U, & n \text{ ungerade.} \end{cases}$$

- Zeige, dass $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ in Verteilung gegen U konvergiert.
Hinweis: Überlegt zuerst, wie $1 - U$ verteilt ist.
- Zeige, dass $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ nicht stochastisch gegen U konvergiert.
- Zeige, dass $(U_n)_{n \in \mathbb{N}}$ nicht fast sicher gegen U konvergiert.

a) Für u gerade $u = U_n \sim U[0,1]$. Sei u ungerade
und $t \in [0,1]$.

$$P(U_n \leq t) \stackrel{\text{Def.}}{=} P(1-u \leq t)$$

$$= P(u \geq 1-t)$$

$$u \text{ stetig} = 1 - P(u \leq 1-t)$$

$$= 1 - (1-t) = t$$

$$t < 0: P(U_n \leq t) = P(u \geq 1-t) = 0$$

$$t > 1: P(U_n \leq t) = P(u \geq 1-t) = 1.$$

$\Rightarrow U_n \sim U[0,1] \quad \forall n \in \mathbb{N}$

Möglichkeit 1: Dann gilt

$$\begin{aligned} F_{U_n}(t) &= t \mathbb{1}_{[0,1)}(t) + \mathbb{1}_{[1,\infty)}(t) \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_U(t) \quad \forall t \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

Möglichkeit 2: Sei $f \in C_b(\mathbb{R})$

$$\mathbb{E}[f(U_n)] \stackrel{T_{a,b}}{=} \int_a^b f(x) dP_{U_n} \stackrel{S_0}{=} \int_{\mathbb{R}} f(x) dP_U = \mathbb{E}[f(U)]$$

b)

$$\overline{[\cdot]} \leftarrow \rightarrow$$

Sei $\varepsilon = \frac{1}{2}$ und n ungerade

$$P(|U_n - u| > \frac{1}{2}) \stackrel{\text{Def.}}{=} P(|1 - 2u| > \frac{1}{2})$$

$$\begin{aligned} \text{Mon. von Ma\ss} &\geq P(1 - 2u > \frac{1}{2}) \end{aligned}$$

$$= P(u < \frac{1}{4}) = \frac{1}{4}$$

Also $P(|U_n - u| > \frac{1}{2}) \not\rightarrow 0, n \rightarrow \infty$

c) Da U_n nicht stochastisch gegen U
Konv., kann auch keine fast sichere
Konvergenz vorliegen.

Aufgabe 2

$$\mathbb{E}[X_n] = \mu_n \quad \text{mit} \quad \mu_n \rightarrow \mu, \quad n \rightarrow \infty$$

Sei $(X_n)_{n \geq 1}$ eine Folge von Zufallsvariablen mit $\mathbb{E}[X_n] = \mu$ und $\mathbb{V}[X_n] = \frac{1}{n}$.

Zeige

$$X_n \xrightarrow{P} \mu, \quad n \rightarrow \infty.$$

Sei $\varepsilon > 0$ beliebig

$$0 \leq P(|X_n - \mu| > \varepsilon) \stackrel{\text{Markov}}{\leq} \frac{E[|X_n - \mu|^2]}{\varepsilon^2}$$

$h(x) = x^2$

Verschiebungsf-
formel

$$\frac{V(X_n)}{\varepsilon^2} \stackrel{\text{VSS}}{=} \frac{1}{n\varepsilon^2} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

Aufgabe 3

Seien X, X_1, X_2, \dots Zufallsvariablen auf $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ mit $X_n \xrightarrow{f.s} X$ für $n \rightarrow \infty$.
Zeige (direkt), dass dann auch

$$X_n \xrightarrow{(d)} X$$

gilt.

Sei $f \in C_b(\mathbb{R})$ und $N = \left\{ \omega : \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) \neq X(\omega) \right\}$.

Wir wissen $P(N) = 0$. Für alle $\omega \in N^c$ ist

$\lim_{n \rightarrow \infty} f(X_n(\omega)) = f(X(\omega))$, da f stetig.

Also $f \circ X_n \xrightarrow{f.s.} f \circ X$, $n \rightarrow \infty$

Da f beschränkt $\exists C > 0$ mit $|f(X_n(\omega))| \leq C$

$\forall \omega \in N^c$ ($C = \|f\|_\infty$)

Mit DCT folgt nun

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[f(X_n)] = \mathbb{E}\left[\lim_{n \rightarrow \infty} f(X_n)\right]$$

$$P(N)=0 = \mathbb{E}[f(X)]$$

$$\Rightarrow X_n \xrightarrow{(d)} X \text{ für } n \rightarrow \infty$$