

$X_n \xrightarrow{L^1} X \Leftrightarrow P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X) = 1$  "P-f.s." [8/6/17]  
 $X_n \xrightarrow{P} X \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0: \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \varepsilon) = 0$   
 $X_n \xrightarrow{L^p} X \Leftrightarrow E[|X_n - X|^p] \rightarrow 0 \quad (p \geq 1)$

Lemma 4.2  $X_n \xrightarrow{L^1} X \Leftrightarrow \sup_{k \geq n} |X_k - X| \xrightarrow{P} 0$

Bew. Übung! für alle  $\varepsilon > 0$

Lemma 4.3 Falls  $\sum_{n \geq 1} P(|X_n - X| > \varepsilon) < \infty$ , dann  $X_n \xrightarrow{L^1} X$

Beweis.  $\{ \lim_{n \rightarrow \infty} X_n \neq X \}$   
 $= \{ \exists \varepsilon > 0: \forall k \in \mathbb{N}: \exists n \geq k: |X_n - X| \geq \varepsilon \}$   
 $= \{ \exists m \in \mathbb{N}: \forall k \in \mathbb{N}: \exists n \geq k: |X_n - X| \geq \frac{1}{m} \}$   
 $= \bigcup_m \bigcap_k \bigcup_{n \geq k} \{ |X_n - X| \geq \frac{1}{m} \}$

Somit  $P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n \neq X) = \lim_{m \rightarrow \infty} P(\bigcap_k \bigcup_{n \geq k} \{ |X_n - X| \geq \frac{1}{m} \})$   
 $= \lim_{m \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \frac{1}{m} \text{ unendlich oft})$

Da  $\sum_{n \geq 1} P(|X_n - X| \geq \frac{1}{m}) < \infty$  folgt mit Borel-Cantelli, dass  $P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n \neq X) = 0$ .

For 4.4.  $X_n \xrightarrow{P} X \Rightarrow$  es gibt Teilfolge  $(n_k)_{k \in \mathbb{N}}$  mit  $X_{n_k} \xrightarrow{L^1} X$ .

Beweis. Sei  $\nu_k$  so dass  $\forall \varepsilon > 0: P(|X_{n_k} - X| > \varepsilon) \leq \frac{1}{k^2}$ . Wende Lemma 4.3. auf die  $\nu_k$  an.

Satz 4.5. 1) Sei  $1 \leq p_1 \leq p_2$ . Dann  $X_n \xrightarrow{L^{p_2}} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{L^{p_1}} X$

2) Sei  $Y \in L^p$  und  $|X_n| \leq Y, n \geq 1$ . Dann  $X_n \xrightarrow{L^p} 0 \Rightarrow X_n \xrightarrow{L^1} 0$ .

Beweis. 1)  $q(x) = |x|^{p_2/p_1}$  ist konvex. Mit Jensen:  
 $E[|X_n - X|^{p_1}] \leq E[|X_n - X|^{p_2} \cdot \frac{1}{|X_n - X|^{p_2/p_1}}] \rightarrow 0$

2)  $E[|X_n - X|^{p_1}] = \int_{\{|X_n| \leq \varepsilon\}} |X_n - X|^{p_1} dP + \int_{\{|X_n| > \varepsilon\}} |X_n - X|^{p_1} dP$

Aus Annahme:  $\forall \varepsilon > 0: P(|X_n| > \varepsilon) \rightarrow 0$ . Da  $Y \in L^p$  folgt  $\int_{\{|X_n| > \varepsilon\}} |Y|^{p_1} dP \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ . Somit  $E[|X_n - X|^{p_1}] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ .

Satz 4.6. Sei  $p \geq 1$ . Dann  $X_n \xrightarrow{L^1} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X$

Beweis.  $P(|X_n - X| > \varepsilon) \leq \frac{E[|X_n - X|^p]}{\varepsilon^p} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

Satz 4.7 Sei  $X_n \geq 0, n \in \mathbb{N}$ . Dann  $X_n \xrightarrow{L^1} X, E[X_n] \rightarrow E[X] < \infty \Leftrightarrow X_n \xrightarrow{L^1} X$ .

Beweis.  $E[|X_n - X|] = E[(X - X_n) \mathbb{1}_{\{X \geq X_n\}}] + E[(X_n - X) \mathbb{1}_{\{X < X_n\}}]$   
 $= 2 \cdot E[(X - X_n) \mathbb{1}_{\{X \geq X_n\}}] + E[X_n - X]$   
 $\geq 0, \leq X$

Da  $X \in L^1$  folgt mit Majorierter Konvergenz:

$$E[(X_n - X_n) \mathbb{1}[X \geq X_n]] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Def. 4.8  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  heißt gleichmäßig integrierbar,

falls  $\sup_{n \in \mathbb{N}} E[|X_n| \cdot \mathbb{1}[|X_n| > N]] \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0$ .

Beob.  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  g.i.  $\Rightarrow \exists c > 0$  mit  $E[|X_n|] \leq c$ .

Satz 4.9.  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  g.i.,  $X_n \rightarrow X \Rightarrow X_n \xrightarrow{L^1} X$ .

Beweis. 1) Wir zeigen:  $X \in L^1$ . Für  $N > 0, \varepsilon > 0$

$$\begin{aligned} E[\min\{|X|, N\}] &= E[\min\{|X|, N\} \mathbb{1}[|X_n - X| \leq \varepsilon]] \\ &\quad + E[\min\{|X|, N\} \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > \varepsilon]] \\ &\leq E[\min\{|X| + \varepsilon, N\}] + N \cdot E[\mathbb{1}[|X_n - X| > \varepsilon]] \\ &\leq c + \varepsilon + N \cdot P(|X_n - X| > \varepsilon) \end{aligned}$$

Damit  $E[|X|] = E[\lim_{N \rightarrow \infty} \min\{|X|, N\}]$

[Mon. Conv.]  $\leq \lim_{N \rightarrow \infty} E[\min\{|X|, N\}] \leq c + \varepsilon$ .

2) Wir zeigen:  $X_n$  g.i. und  $E[|X|] < \infty \Rightarrow X_n - X$  g.i.

$$\begin{aligned} E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > N]] &= \\ E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > N]] &\cdot \mathbb{1}[|X_n| \geq |X|] \\ + E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > N]] &\cdot \mathbb{1}[|X_n| < |X|] \end{aligned}$$

Aus  $|X_n - X| > N, |X_n| \geq |X|$  folgt

$$|X_n| \geq N/2 \text{ und } |X_n - X| \leq 2|X_n|$$

Analog aus  $|X_n - X| > N$  und  $|X_n| < |X|$  folgt  $|X| \geq N/2, |X_n - X| \leq 2|X|$ .

$$\begin{aligned} &\Rightarrow E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > N]] \\ &\leq E[2 \cdot |X_n| \cdot \mathbb{1}[|X_n| > N/2]] \xrightarrow{\text{da } X_n \text{ g.i.}} 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &+ E[2|X| \cdot \mathbb{1}[|X| > N/2]] \xrightarrow{\text{woj. konv.}} 0 \\ \text{3) Aus a), 2)} & \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[|X_n - X|] &= E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| \leq \varepsilon]] \rightarrow \varepsilon \\ &+ E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > \varepsilon]] \rightarrow \leq N \cdot P(|X_n - X| > \varepsilon) \\ &+ E[|X_n - X| \cdot \mathbb{1}[|X_n - X| > \varepsilon]] \rightarrow 0 \end{aligned}$$

4.2 Gesetze der großen Zahlen

Gegeben  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ . Betrachte  $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ .

"Schwaches Gesetz":  $\frac{1}{n} S_n \xrightarrow{P} c \in \mathbb{R}$ .

"Starkes Gesetz":  $\frac{1}{n} S_n \xrightarrow{f.s.} c \in \mathbb{R}$ .

Def 4.10. Für  $X, Y \in L^2$  ist

$$\text{Cov}[X, Y] = E[X \cdot Y] - E[X] \cdot E[Y]$$

die Covarianz von  $X, Y$ .

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  heißen unbekorrelt, falls  $\text{Cov}[X_i, X_j] = 0 \forall i \neq j$ .

Satz 4.11. Seien  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  unkorreliert, mit  $\text{Var}[X_n] \leq c < \infty$ . Dann gilt

$$\frac{S_n - \mathbb{E}[S_n]}{n} \xrightarrow{P} 0 \quad \text{"Schwaches Gesetz"}$$

Beweis:

$$\begin{aligned} \text{Var}[S_n] &= \mathbb{E}\left[\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right] - \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right]^2 \\ &= \sum_{i,j=1}^n \mathbb{E}[X_i \cdot X_j] - \mathbb{E}[X_i] \cdot \mathbb{E}[X_j] \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i^2] - \mathbb{E}[X_i]^2 = \sum_{i=1}^n \text{Var}[X_i] \leq cn. \end{aligned}$$

Mit Chebyshev:

$$P\left(\left|\frac{S_n - \mathbb{E}[S_n]}{n}\right| > \varepsilon\right) \leq \frac{\text{Var}[S_n]}{\varepsilon^2 n^2} \leq \frac{c}{\varepsilon^2 n} \rightarrow 0.$$

Insbesondere: falls die  $X_n$  die gleiche

Verteilung haben:  $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} \mathbb{E}[X_1]$ .