

# Übungsblatt 06

## Stochastik 2

Abgabe von: **Linus Mußmächer**

7. Juni 2023

### 6.1 Zentralübung

(a) Es ist

$$|Y_n| = \left| Y_n - \frac{1}{n} + \frac{1}{n} \right| \leq \left| Y_n - \frac{1}{n} \right| + \left| \frac{1}{n} \right| = |Y_n - \mathbb{E}[Y_n]| + \frac{1}{n}.$$

(b) Es sei  $\varepsilon > 0$  beliebig aber fest gewählt. Aufgrund von  $\frac{1}{n} \rightarrow 0$  existiert ein  $N \in \mathbb{N}$  mit  $\frac{1}{n} < \frac{\varepsilon}{2}$  für alle  $n \geq N$ . Wegen  $|Y_n - \mathbb{E}[Y_n]| + \frac{1}{n} \geq |Y_n| = |X_n - X|$  gilt  $|X_n - X| \geq \varepsilon \Rightarrow |Y_n - \mathbb{E}[Y_n]| + \frac{1}{n} \geq \varepsilon$ , also

$$\begin{aligned} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) &\leq P(|Y_n - \mathbb{E}[Y_n]| + \frac{1}{n} \geq \varepsilon - \frac{1}{n}) = P(|Y_n - \mathbb{E}[Y_n]| \geq \frac{\varepsilon}{2}) \\ &\leq \text{Var}(Y_n) \cdot \left( \frac{2}{\varepsilon} \right)^2 = \frac{(\varepsilon\sigma)^2}{4n} \rightarrow 0 \end{aligned}$$

da  $\varepsilon, \sigma$  fest und  $\frac{1}{n} \rightarrow 0$ . Somit ist  $X_n$  stochastisch konvergent gegen  $X$ .

### 6.2

### 6.3

### 6.4

(a) Wir zeigen die drei Metrik-Eigenschaften:

(i)  $\Leftarrow$ : Angenommen, es ist  $X = Y$   $\mathbb{P}$  fast-sicher, d.h.  $X$  und  $Y$  unterscheiden sich nur auf einer Nullmenge  $N \subseteq \mathbb{R}$ . Dann ist

$$\begin{aligned} d(X, Y) &= \mathbb{E} \left[ \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} \right] = \int_{\mathbb{R}} \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} d\mathbb{P} \\ &= \int_{\mathbb{R} \setminus N} \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R} \setminus N} \frac{0}{1 + 0} d\mathbb{P} = 0 \end{aligned}$$

$\Rightarrow$ : Angenommen, es ist  $X \neq Y$   $\mathbb{P}$  fast-sicher. Dann existiert ein  $\varepsilon > 0$  mit  $\mathbb{P}(|X - Y| \geq \varepsilon) = \lambda > 0$ , d.h. es existiert eine Menge  $K \subseteq \mathbb{R}$  mit Maß  $\lambda > 0$  und  $|X - Y| \geq \varepsilon$  auf  $K$ . Folglich gilt auf  $K$  auch  $\frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} \geq \frac{\varepsilon}{1 + 0} = \varepsilon$  und demnach

$$\begin{aligned} d(X, Y) &= \mathbb{E} \left[ \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} \right] = \int_{\mathbb{R}} \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} d\mathbb{P} \\ &\geq \int_K \frac{|X - Y|}{1 + |X - Y|} d\mathbb{P} \geq \varepsilon \cdot \lambda > 0 \end{aligned}$$

und somit  $d(X, Y) \neq 0$ .

- (ii) Die Symmetrie folgt direkt aus der Symmetrie von  $|X - Y|$ .
- (iii) Wir zeigen zuerst  $\frac{|x-y|}{1+|x-y|} + \frac{|y-z|}{1+|y-z|} \geq \frac{|x-z|}{1+|x-z|}$  für reelle Zahlen  $x, y, z \in \mathbb{R}$  (man betrachte entsprechende Aufgaben aus der Analysis):

$$\begin{aligned}
 \frac{|x-y|}{1+|x-y|} + \frac{|y-z|}{1+|y-z|} &\geq \frac{|x-y|}{1+|x-y|+|y-z|} + \frac{|y-z|}{1+|y-z|+|x-y|} \\
 &= \frac{|x-y|+|y-z|}{1+|x-y|+|y-z|} \\
 &= 1 - \frac{1}{1+|x-y|+|y-z|} \geq 1 - \frac{1}{1+|x-z|} \\
 &= \frac{|x-z|}{1+|x-z|}.
 \end{aligned}$$

Somit gilt eine entsprechende Beziehung auch für reelle Zufallsvariablen und (aufgrund der Monotonie des Erwartungswertes) auch für die Erwartungswerte und damit für  $d$ .

Somit ist  $d$  eine Metrik auf dem Raum der reellen Zufallsvariablen.

(b)