Satz 6 Hier haben wir verschiedene Ungleichungen Für Wahrscheinlichkeiten, Erwartungswerte und  $\mathcal{L}^p$ -Normen zu Verfügung. Seien X, Y reellwertige Zufallsvariable. Dann gilt folgendes.

(i) Die Markov-Ungleichung – Sei  $f: [0, \infty) \to [0, \infty)$  monoton wachsend,  $\varepsilon > 0$  so, dass  $f(\varepsilon) > 0$ . Dann gilt

$$P(|X| \ge \varepsilon) \le \frac{E[f(X)]}{f(\varepsilon)}$$
.

(ii) Die Tschebyscheff-Ungleichung – ist  $E[X^2] < \infty$ , so gilt

$$P(|X - E[X]|) > \varepsilon) \le \frac{\operatorname{Var}(X)}{\varepsilon^2}$$
.

(iii) Die Hölder-Ungleichung – Für  $0 < p, q, r \le \infty$  so, dass  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = \frac{1}{r}$  gilt

$$||XY||_r \leq ||X||_p ||Y||_q$$
.

 ${\it iv}\,$  Die  ${\it Minkowski-Ungleichung}$ – für  $1 \leq p \leq \infty$  gilt

$$||X + Y||_p \le ||X||_p + ||Y||_p$$
.

 $\mbox{\it (v)}$  Das Analogon der Minkowski-Ungleichung im konkaven Fall – für 0 <br/> <br/> p < 1 gilt

$$E[|X + Y|^p] \le E[|X|^p] + E[|Y|^p]$$
.

(vi) Eine Abschätzung Normen veschrschiedener  $\mathcal{L}^p$ -Räume. Für  $p \leq q$  und  $X \in \mathcal{L}^q$  gilt

$$||X||_p \leq ||X||_q$$
.

**Satz 8** Die Jensen-Ungleichung – sei  $g \colon \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  konvex und  $X \in \mathcal{L}^1$ , dann gilt

$$E[g(X)] \ge g(E[X])$$
.

**B4A1.1** Haben  $X_1(\omega) = \omega$  und  $X_2(\omega) = 1 - \omega$  die gleiche Verteilung auf  $([0,1], \mathcal{B}([0,1]), \lambda|_{[0,1]})$ ?

**B4A1.2** Gibt es ein Wahrscheinlichkeitsmaß P auf ([0,1], $\mathcal{B}([0,1])$ ), sodass  $X_1(\omega) = \omega$  und  $X_2(\omega) = 1 - \omega$  nicht die gleiche Verteilung haben?

**B4A1.3** Wenn  $X \sim \mathcal{N}(2,2)$  verteilt ist, gilt  $P[|X-2| \ge 2] \le \frac{1}{2}$ .

**B4A1.4** Jedes  $X: \Omega \to \mathbb{R}$  messbar hat eine Dichte bezüglich  $\lambda$ .

**B4A1.5** Auf  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$  sind alle Abbildungen  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega)) \to (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  messbar.

**B4A1.6** Für  $X \sim \mathcal{N}(0,1)$  und  $Y \sim \mathcal{N}(0,2)$  gilt  $E[XY] \leq \sqrt{2}$ .

**B4A1.7** N-wertige Zufallsvariable X zu sich selbst unabhängig gilt genau dann, wenn X fast sicher konstant ist.

**B4A1.8** Es gilt  $E[\mathbb{1}_A\mathbb{1}_B] = E[\mathbb{1}_A]E[\mathbb{1}_B]$  genau dann, wenn A und B unabhängig sind.

**B4A1.9** Für X exponentialverteilt mit  $\lambda = 1$  gilt  $E[X^4] \ge E[X]^4$ .

**B4A1.10** Gilt  $\mu(A) = 0$  genau dann, wenn  $\nu(A) = 0$ , dann gibt es ein messbares f, sodass  $\mu(A) = \int_A f(\omega)\nu(\mathrm{d}\omega)$ .

**B4A1.11** Auf  $(\omega, \{\Omega, \emptyset\})$  gibt es keine Borel-messbare Abbildung.

**B4A1.12** Seien  $X \sim \text{Exp}(6)$  und  $Y \sim \text{Exp}\left(\frac{1}{3}\right)$ , dann gilt  $E[XY] \leq 1$ , wobei für  $Z \sim \text{Exp}(\lambda)$  gilt  $E[Z] = \frac{1}{\lambda}$  und  $E[Z^2] = \frac{2}{\lambda^2}$ .

**B4A1.13** Ist  $q \leq p$  und  $X \in L^p(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , so ist  $X \in L^q(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

**B4A2** Seien  $(X_n)$  Zufallsvariablen sodass  $X_1=0$  und  $X_n=\sqrt{n}\mathbbm{1}_{(\frac{1}{n},\frac{2}{n})}$  auf  $([0,1],\mathcal{B}([0,1]),\lambda|_{[0,1]}).$ 

**B4A2.1**  $(X_n)$  konvergiert in Wahrscheinlichkeit.

**B4A2.2**  $(X_n)$  konvergiert fast sicher.

**B4A2.3**  $(X_n)$  konvergiert in  $L_2$ .

**B4A2.4**  $(X_n)$  ist gleichgradig integrierbar.

**B4A3** Seien  $(X_n)$  Zufallsvariablen, sodass  $X_n(\omega) = \omega^{\frac{1}{n}}$  auf  $([0,1], \mathcal{B}([0,1]), P)$ , wobei  $P \ll \lambda|_{[0,1]}$  mit Dichte  $f(\omega) = \frac{1}{2}\omega^{-\frac{1}{2}}$ .

**B4A2.1**  $(X_n)$  konvergiert in Wahrscheinlichkeit.

**B4A2.2**  $(X_n)$  konvergiert fast sicher.

**B4A2.3**  $(X_n)$  konvergiert in  $L_1$ .

**B4A2.4**  $(X_n)$  ist gleichgradig integrierbar.

## Literatur