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

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

(iv) Die Minkowski-Ungleichung – für $1 \le p \le \infty$ gilt

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

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

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

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

$$||X||_p \le ||X||_q.$$

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 $([0,1], \mathcal{B}([0,1]), \lambda|_{[0,1]})$? Ja. So sehen die X_1 und X_2 auf [0,1] aus



Es reicht, die Verteilung auf $\{[a,b]\}_{a,b\in\mathbb{Q}}$ zu betrachten. Wegen dem Eindeutigkeitssatz A.16 wird die Verteilung auf ganz $\mathcal{B}([0,1])$ gleich sein. Die Verteilung von X_1 ist $P_\# X_1 = P \circ X_1^{-1}$. Aus der Skizze erkennt man, $X_1^{-1}([a,b]) = [a,b]$, sodass $P_\# X_1([a,b]) = \lambda|_{[0,1]}([a,b]) = b-a$. Da auch X_2 monoton ist, können wir $X_2^{-1}([a,b])$ ebenfalls durch die Urbilder des Grenzen a und b von [a,b] angeben. Da X_2 fallend ist, müssen wir lediglich die Grenzen umdrehen, also $X_2^{-1}([a,b]) = [X_2^{-1}(b), X_2^{-1}(a)] = [1-b, 1-a]$ und $P_\# X_2([a,b]) = \lambda|_{[0,1]}([1-b,1-a]) = 1-a-1+b=b-a=P_\# X_1([a,b])$.

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 $P[|X-2| \geq 2] \leq \frac{1}{2}$.

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

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.

B4A1.13 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