

MAS 010

2) Man zeige die bedingte Hölder-Ungleichung: Wenn $X \in L_p$ und $Y \in L_q$ mit $1 < p < \infty$

und konjugiertem $q = \frac{p}{p-1}$ auf (Ω, \mathcal{S}, P) mit der Sub- σ -Algebra \mathcal{A} von \mathcal{S} , dann gilt

$$\mathbb{E}[|XY| | \mathcal{A}] \leq (\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}])^{\frac{1}{p}} (\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}])^{\frac{1}{q}}.$$

Sei $A \in \mathcal{A}$ bel. Für $U, V \neq 0$ gilt

$$\mathbb{E}\left[\underbrace{\frac{\mathbb{E}[|XY| | \mathcal{A}]}{1_A}}_{U} \right] = \mathbb{E}\left[\mathbb{E}\left[\frac{|XY|}{UV} 1_A | \mathcal{A}\right]\right] = \mathbb{E}\left[\frac{|X|}{U} 1_A \cdot \frac{|Y|}{V} 1_A\right]$$

die "normal" Hölder-Ungleichung gibt uns nun

$$\begin{aligned} &\leq \left(\mathbb{E}\left[\frac{|X|^p}{U^p} 1_A\right]\right)^{\frac{1}{p}} \left(\mathbb{E}\left[\frac{|Y|^q}{V^q} 1_A\right]\right)^{\frac{1}{q}} = \left(\mathbb{E}\left[\frac{\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}]}{U^p} 1_A\right]\right)^{\frac{1}{p}} \left(\mathbb{E}\left[\frac{\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}]}{V^q} 1_A\right]\right)^{\frac{1}{q}} \\ &= \left(\mathbb{E}\left[\frac{\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}]}{\left(\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}]\right)^{p/p} 1_A}\right]\right)^{\frac{1}{p}} \left(\mathbb{E}\left[\frac{\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}]}{\left(\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}]\right)^{q/q} 1_A}\right]\right)^{\frac{1}{q}} = (\mathbb{E}[1_A])^{\frac{1}{p}} (\mathbb{E}[1_A])^{\frac{1}{q}} \\ &= (\mathbb{E}[1_A])^{\frac{1}{p} + \frac{1}{q}} = \mathbb{E}[1_A] \end{aligned}$$

$$\Rightarrow 1 = \frac{\mathbb{E}[|XY| | \mathcal{A}]}{(\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}])^{\frac{1}{p}} (\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}])^{\frac{1}{q}}} \quad \text{P-f.s.} \quad \text{wovon die Hölder-Ungleichung folgt.}$$

Falls $\mathbb{E}[|X|^p | \mathcal{A}] = 0 \Rightarrow |X| = 0$ P-f.s. $\Rightarrow \mathbb{E}[|XY| | \mathcal{A}] = 0$

Gleiches für $\mathbb{E}[|Y|^q | \mathcal{A}] = 0$

□

MAS Ü10

3) Die Sub-\$\sigma\$-Algebren \$C \subseteq \mathcal{A}\$ und \$D \subseteq \mathcal{A}\$ vom Wahrscheinlichkeitsraum \$(\Omega, \mathcal{A}, P)\$ sind

genau dann stochastisch unabhängig, wenn jede integrierbare, stochastische Größe \$X\$, die \$C\$ messbar ist, auch \$\mathbb{E}(X|D) = \mathbb{E}(X)\$ f.s. erfüllt

(\$\Rightarrow\$) Sei \$X\$ eine beliebige \$C\$-messbare SG. Da \$C\$ und \$D\$ stochastisch unabhängig sind.

ist auch \$X\$ von \$D\$ unabhängig also

$$\forall D \in \mathcal{D}: \mathbb{E}[X|D] = \mathbb{E}[X] \quad \mathbb{E}[1_D] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[X]1_D]$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}[X|D] = \mathbb{E}[X] \text{ nach Definition des bedingten Erwartungswert}$$

(\$\Leftarrow\$) Sei \$C \in \mathcal{C}, D \in \mathcal{D}\$ bel.

$$P(C \cap D) = \int_{\Omega} 1_{C \cap D} dP = \int_{\Omega} 1_C 1_D dP =$$

$$1_C \text{ ist } C\text{-messbar und nach Voraussetzung gilt } \mathbb{E}(1_C|D) = \mathbb{E}(1_C) = \int_{\Omega} 1_C dP = \int_C dP = P(C)$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}[1_C 1_D] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[1_C|D] 1_D] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[P(C)|D]] \text{ also}$$

$$\int_{\Omega} 1_C 1_D dP = \int_{\Omega} P(C) 1_D dP = P(C) \int_D dP = P(C)P(D)$$

\$\Rightarrow C\$ und \$D\$ sind stochastisch unabhängig

□

MAS 5.10

4) Es sei $\mathcal{C} \subseteq \mathcal{A}$ eine Sub- σ -Algebra vom Wahrscheinlichkeitsraum (Ω, \mathcal{A}, P) . Dann erfüllt die bedingte Wahrscheinlichkeit die üblichen Anforderungen an Wahrscheinlichkeiten wie:

- a) Für $A \in \mathcal{A}$ und $C \in \mathcal{C}$ gilt $P(A \cap C | \mathcal{C}) = P(A | \mathcal{C}) \mathbb{1}_C$ f.s.
- b) Für eine disjunkte Folge $A_i; i \in \mathbb{N}$ gilt $P(\bigcup A_i | \mathcal{C}) = \sum_i P(A_i | \mathcal{C})$ f.s.

a) Sei $A \in \mathcal{A}$ und $C \in \mathcal{C}$ bel. Sei $D \in \mathcal{C}$ bel.

$$\mathbb{E}[\mathbb{1}_{A \cap C} | \mathcal{C}] = \int_{\mathcal{D}} \mathbb{1}_A | \mathcal{C} dP = \int_{\mathcal{D}} [\mathbb{E}[\mathbb{1}_A | \mathcal{C}]] | \mathcal{C} dP = \mathbb{E}[P(A | \mathcal{C}) \mathbb{1}_C | \mathcal{C}]$$

$$\Rightarrow P(A | \mathcal{C}) \mathbb{1}_C = \mathbb{E}[\mathbb{1}_{A \cap C} | \mathcal{C}] = P(A \cap C | \mathcal{C}) \quad \text{f.s.}$$

b) Sei $A_i; i \in \mathbb{N}$ disjunkt bel. Sei $D \in \mathcal{C}$ bel.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\sum_i P(A_i | \mathcal{C}) \mathbb{1}_D] &= \int_{\mathcal{D}} \sum_i P(A_i | \mathcal{C}) dP = \sum_i \int_{\mathcal{D}} P(A_i | \mathcal{C}) dP = \sum_i \int_{\mathcal{D}} [\mathbb{E}[\mathbb{1}_{A_i} | \mathcal{C}]] dP \\ &= \sum_i \int_{\mathcal{D}} \mathbb{1}_{A_i} dP = \int_{\mathcal{D}} \sum_i \mathbb{1}_{A_i} dP = \int_{\mathcal{D}} \mathbb{1}_{\bigcup A_i} dP = \mathbb{E}[\mathbb{1}_{\bigcup A_i} | \mathcal{C}] \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \sum_i P(A_i | \mathcal{C}) = \mathbb{E}[\mathbb{1}_{\bigcup A_i} | \mathcal{C}] = P(\bigcup A_i | \mathcal{C}) \quad \text{f.s.}$$

□

MAS 10

5) Die Folge (X_n) unabhängiger und identisch verteilter stochastische Größen sei integrierbar mit Erwartungswert $\mu := \mathbb{E}X$. Die stochastische Größe N sei von allen X_n unabhängig mit Werten in \mathbb{N} und $\mathbb{E}N < \infty$. Dann gilt für die Summe $S := \sum_{i=1}^N X_i$ die Wald'sche Identität $\mathbb{E}(S|N) = \mu N$ und $\mathbb{E}(S) = \mu \mathbb{E}N$.

$$\mathbb{E}(S|N=n) = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^N X_i \mid N=n\right) = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i) = \sum_{i=1}^n \mu = \mu \cdot n.$$

$$\text{Also } \mathbb{E}(S \mathbf{1}_{[N=n]}) = \mathbb{E}(\mu \cdot N \mathbf{1}_{[N=n]}) \Rightarrow \mu N = \mathbb{E}(S|N) \text{ f.s.}$$

$$\mathbb{E}(S) = \mathbb{E}(\mathbb{E}(S|N)) = \mathbb{E}(\mu N) = \mu \mathbb{E}(N) = \mu \mathbb{E}N$$

□

MAS 010

6.) Die stochastischen Größen X, Y seien quadratisch integrierbar auf einem Wahrscheinlichkeitsraum

(Ω, \mathcal{S}, P) mit der Sub- σ -Algebra $\mathcal{A} \subseteq \mathcal{S}$. Man zeige

a) $\text{Var } X = \text{Var } E(X|\mathcal{A}) + E[X - E(X|\mathcal{A})]^2 \Rightarrow \text{Var } E(X|\mathcal{A}) \leq \text{Var } X$

b) aus $E X^2 = E Y^2$ und $E(Y|\mathcal{A}) = X$ P-f.s. folgt $X = Y$ P-f.s.

a) Offenbar gilt $E[X - E(X|\mathcal{A})]^2 \geq 0$ und somit

$$\text{Var } X = \text{Var } E(X|\mathcal{A}) + E[X - E(X|\mathcal{A})]^2 \geq \text{Var } E(X|\mathcal{A})$$

b) $E[(X-Y)^2] = E[X(X-Y) - Y(X-Y)] = E[X^2 - XY] + E[Y^2 - XY]$

$$= E[X^2 - XY] + E[Y^2] - E[XY] = E[X^2 - XY] + E[X^2] - E[XY] = 2E[X^2 - XY]$$

$$= 2(E[X \cdot X] - E[XY]) = 2(E[X E(Y|\mathcal{A})] - E[XY]) = 2(E(E[XY|\mathcal{A}]) - E[XY])$$

$$= 2(E[XY] - E[XY]) = 0$$

$$E[X-Y] = E[E[Y|\mathcal{A}] - Y] = E[E[Y|\mathcal{A}]] - E[Y] = E[Y] - E[Y] = 0$$

$$\text{Var}[X-Y] = E[(X-Y - \underbrace{E[X-Y]}_{=0})^2] = E[(X-Y)^2] = 0$$

$$\Rightarrow X = Y \text{ P-f.s.}$$

□

MAS 0,10

7) Unter den Annahmen des letzten Beispiels gilt auch

$$\mathbb{E}(X|Y)=Y \text{ P-f.s.} \wedge \mathbb{E}(Y|X)=X \text{ P-f.s.} \Rightarrow X=Y \text{ P-f.s.}$$

$$\text{Var}(X-Y)=\mathbb{E}[(X-Y-\mathbb{E}[X-Y])^2]$$

$$\mathbb{E}[X-Y]=\mathbb{E}[\mathbb{E}(Y|X)-Y]=\mathbb{E}[\mathbb{E}[Y|X]]-\mathbb{E}[Y]=\mathbb{E}[Y]-\mathbb{E}[Y]=0$$

$$\Rightarrow \text{Var}(X-Y)=\mathbb{E}[(X-Y)^2]$$

$$\mathbb{E}[(X-Y)^2]=\mathbb{E}[X(X-Y)-Y(X-Y)]=\mathbb{E}[X^2-XY]+\mathbb{E}[Y^2-XY]$$

$$\mathbb{E}[X^2-XY]=\mathbb{E}[X^2]-\mathbb{E}[XY]=\mathbb{E}[X\mathbb{E}[Y|X]]-\mathbb{E}[XY]=\mathbb{E}[\mathbb{E}[XY|X]]-\mathbb{E}[XY]$$

$$=\mathbb{E}[XY]-\mathbb{E}[XY]=0$$

analog für $\mathbb{E}[Y^2-XY]=0$

$$\Rightarrow \text{Var}(X-Y)=\mathbb{E}[X^2-XY]+\mathbb{E}[Y^2-XY]=0$$

$$\Rightarrow X=Y \text{ P-f.s.}$$

□