

Wahrscheinlichkeitstheorie  
FSU Jena - WS 09/10  
Serie 04 - Lösungen

Stilianos Louca

February 22, 2010

### Aufgabe 01

**Vorbemerkung:** Trifft eine Aussage  $p(\omega)$   $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -fast sicher zu, so trifft sie auch  $\mathcal{P}$ -fast sicher zu, denn  $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -Nullmengen sind natürlich auch  $\mathcal{P}$ -Nullmengen.

#### Eigenschaften der bedingten Wahrscheinlichkeit

(a) Per Konstruktion gilt

$$\underbrace{\mathcal{P}(\Omega \cap C)}_{\mathcal{P}(C)} = \int_{(C, C)} \mathcal{P}(\Omega | C) d\mathcal{P} \quad \forall C \in \mathcal{C}$$

das heißt  $\mathcal{P}(\Omega | C)$  ist die  $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -fast eindeutig bestimmte,  $\mathcal{C}$ -messbare Dichte (vgl. Radon-Nikodym) von  $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$  bzgl.  $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ , sprich  $\mathcal{P}(\Omega | C) = 1$   $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -fast sicher. Ähnlich ist

$$\underbrace{\mathcal{P}(\emptyset \cap C)}_0 = \int_{(C, C)} \mathcal{P}(\emptyset | C) d\mathcal{P} \quad \forall C \in \mathcal{C}$$

das heißt  $\mathcal{P}(\emptyset | C) = 0$  ist  $\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -fast sicher<sup>1</sup>.

(b) Seien  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}$  disjunkt. Dann gilt:

$$\begin{aligned} \int_{(C, C)} \sum_{j=1}^{\infty} \mathcal{P}(A_j | C) d\mathcal{P} &= \sum_{j=1}^{\infty} \int_{(C, C)} \mathcal{P}(A_j | C) d\mathcal{P} \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} \mathcal{P}(A_j \cap C) = \mathcal{P} \left( \biguplus_{j=1}^{\infty} A_j \cap C \right) \\ &= \int_{(C, C)} \mathcal{P} \left( \bigcup_{j=1}^{\infty} A_j | C \right) d\mathcal{P} \quad \forall C \in \mathcal{C} \end{aligned}$$

<sup>1</sup>Für messbare  $f : (\Omega, \mathcal{C}, \mathcal{P}) \rightarrow \mathbb{R}$  mit  $\int_C f d\mathcal{P} = 0 \quad \forall C \in \mathcal{C}$  gilt  $f = 0$   $\mathcal{P}$ -fast sicher, denn sonst müsste

$$\int_{\{f>0\}} f d\mathcal{P} > 0 \quad \text{oder} \quad \int_{\{f<0\}} f d\mathcal{P} < 0$$

sein.

das heißt

$$\sum_{j=1}^{\infty} \mathcal{P}(A_j | \mathcal{C})(\omega) = \mathcal{P}\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j | \mathcal{C}\right)(\omega)$$

$\mathcal{P} |_{\mathcal{C}}$ -fast sicher (vgl. Radon-Nikodym). Beachte dass hier verwendet wurde, dass

$$Y_n := \sum_{j=1}^n \underbrace{\mathcal{P}(A_j | \mathcal{C})}_{\substack{\geq 0 \\ \text{nach Beweis} \\ \text{Serie 02, Aufg. 02}}}, \quad n \in \mathbb{N}$$

von unten, mit  $n \rightarrow \infty$  punktweise gegen

$$Y := \sum_{j=1}^{\infty} \mathcal{P}(A_j | \mathcal{C})$$

konvergiert und so nach Satz über monotone Konvergenz von Bepo levi, gilt

$$\underbrace{\sum_{j=1}^{\infty} \int_{(\mathcal{C}, \mathcal{C})} \mathcal{P}(A_j | \mathcal{C}) d\mathcal{P}}_{\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{(\mathcal{C}, \mathcal{C})} Y_n d\mathcal{P} = \int_{(\mathcal{C}, \mathcal{C})} Y d\mathcal{P}$$

□

### Die bedingte Wahrscheinlichkeit als Wahrscheinlichkeitsmaß

Aus obigen Eigenschaften folgt **nicht**, dass für  $\mathcal{P}$ -fast alle  $\omega$ , die Abbildung  $\mu_{\omega} : A \mapsto \mathcal{P}(A | \mathcal{C})(\omega)$  ein Wahrscheinlichkeitsmaß ist. Denn zwar gilt nach (b) für jede disjunkte Folge  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}$  eine gewisse  $\sigma$ -*additivität* für alle  $\omega \in N^c$  ( $N \in \mathcal{A}$  geeignete  $\mathcal{P}$ -Nullmenge):

$$\mu_{\omega}\left(\bigoplus_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \sum_{j=1}^{\infty} \mu_{\omega}(A_j) \tag{0.1}$$

doch kann diese Nullmenge  $N$  von den jeweils vorliegenden  $(A_j)_{j \in \mathbb{N}}$  abhängen. Es ist nicht gesichert, dass es eine *einheitliche* Nullmenge  $N_{\text{all}} \in \mathcal{A}$  gibt, mit (0.1)  $\forall \omega \notin N_{\text{all}}$ .

### Spezialfall

Sind  $C_1, \dots, C_n \in \mathcal{A}$  eine disjunkte Zerlegung von  $\Omega$  und  $\mathcal{C} := \sigma\{C_1, \dots, C_n\}$ , so folgt nach Serie 02, Aufgabe 02 die Darstellung

$$\mathcal{P}(A | \mathcal{C}) = \sum_{j=1}^n \frac{1_{C_j}}{\mathcal{P}(C_j)} \underbrace{\int_{(C_j, \mathcal{A})} 1_A d\mathcal{P}}_{\mathcal{P}(A \cap C_j)} = \sum_{j=1}^n \frac{\mathcal{P}(A \cap C_j)}{\mathcal{P}(C_j)} \cdot 1_{C_j}$$

### Aufgabe 02

(a) Da Erwartungswerte nur vom Verteilungsgesetz abhängen, gilt

$$\mathbb{E}X \stackrel{X \stackrel{d}{=} -X}}{=} \mathbb{E}(-X) \stackrel{\text{Linearität}}{=} -\mathbb{E}X$$

spricht  $\mathbb{E}X = 0$ .

(b) Betrachtet sei die messbare Abbildung  $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $g(x, y) := x + y$ . Nach Voraussetzungen können wir schreiben

$$\underbrace{\mathcal{P}_{X_1+X_2}}_{\mathcal{P}_{g \circ (X_1, X_2)}} = \mathcal{P}_{(X_1, X_2)} \circ g^{-1} \stackrel{X_1, X_2 \text{ unabhängig}}{=} \left( \underbrace{\mathcal{P}_{X_1}}_{\mathcal{P}_{-X_1}} \otimes \underbrace{\mathcal{P}_{X_2}}_{\mathcal{P}_{-X_2}} \right) \circ g^{-1} \stackrel{-X_1, -X_2 \text{ unabhängig}}{=} \mathcal{P}_{(-X_1, -X_2)} \circ g^{-1} = \underbrace{\mathcal{P}_{g \circ (-X_1, -X_2)}}_{\mathcal{P}_{-X_1-X_2}}$$

das heißt  $X_1 + X_2 \stackrel{d}{=} -(X_1 + X_2)$ .

(c) Betrachtet sei die messbare Abbildung  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f(x, y) := x - y$ . Nach Voraussetzungen gilt

$$\underbrace{\mathcal{P}_{X-X'}}_{\mathcal{P}_{f(X, X')}} = \mathcal{P}_{(X, X')} \circ f^{-1} = \left( \underbrace{\mathcal{P}_X}_{\mathcal{P}_{X'}} \otimes \underbrace{\mathcal{P}_{X'}}_{\mathcal{P}_X} \right) \circ f^{-1} = \left( \underbrace{\mathcal{P}_{X'}}_{\mathcal{P}_{(X', X)}} \otimes \mathcal{P}_X \right) \circ f^{-1} = \mathcal{P}_{f(X', X)} = \mathcal{P}_{X'-X}$$

(d) Da  $X, X'$  unabhängig sind, gilt

$$\mathcal{P}_{X-X'} = \mathcal{P}_{X+(-X')} = \mathcal{P}_X * \mathcal{P}_{-X'} \quad (0.2)$$

Ist  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  invertierbar, differenzierbar mit  $h' \neq 0$  und  $\rho$  die Dichte von  $\mathcal{P}_X$ , so gilt

$$\mathcal{P}_{h(X)}(A) = \mathcal{P}_X(h^{-1}(A)) = \int_{h^{-1}(A)} \rho \, d\lambda = \int_A \rho(h^{-1}) \underbrace{d(\lambda \circ h^{-1})}_{|(h^{-1})'| \, d\lambda} = \int_A \rho(h^{-1}) \cdot |(h^{-1})'| \, d\lambda \quad \forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$$

das heißt

$$\rho_h := \rho(h^{-1}) \cdot |h^{-1}'| \quad (0.3)$$

ist die fast-eindeutig bestimmte Dichte von  $\mathcal{P}_{h(X)}$ . Speziell für  $h(x) := -x$ , folgt

$$\frac{d\mathcal{P}_{-X}}{d\lambda}(x) = \frac{d\mathcal{P}_X}{d\lambda}(-x) \quad (0.4)$$

Andererseits besitzt die Faltung zweier Wahrscheinlichkeitsmaße  $\mathcal{P}, \mathcal{Q}$  mit jeweils Dichten  $p, q$ , die Dichte  $p*q$ , denn

$$\begin{aligned} (\mathcal{P} * \mathcal{Q})(A) &= \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} 1_A(x+y) \cdot p(x) \cdot q(y) \, dx \, dy \stackrel{z:=x+y}{=} \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} 1_A(z) \cdot p(x) \cdot q(z-x) \, dx \, dz \\ &= \int_{\mathbb{R}} 1_A(z) \underbrace{\int_{\mathbb{R}} p(x)q(z-x) \, dx}_{(p*q)(z)} \, dz = \int_A (p*q)(z) \, dz \end{aligned}$$

Somit besitzt insbesondere  $\mathcal{P}_{X-X'}$  die Dichte

$$\frac{d\mathcal{P}_{X-X'}}{d\lambda} \stackrel{(0.2)}{=} \frac{d}{d\lambda} (\mathcal{P}_X * \mathcal{P}_{-X'}) = \left[ \frac{\mathcal{P}_X}{d\lambda} * \frac{d\mathcal{P}_{-X'}}{d\lambda} \right] \stackrel{(0.4)}{=} \left[ \frac{\mathcal{P}_X}{d\lambda} * \left( z \mapsto \frac{d\mathcal{P}_X}{d\lambda}(-z) \right) \right]$$

spricht

$$\frac{d\mathcal{P}_{X-X'}}{d\lambda}(x) = \int_{\mathbb{R}} \frac{\mathcal{P}_X}{d\lambda}(z) \cdot \frac{d\mathcal{P}_X}{d\lambda}(z-x) \, dz \quad (0.5)$$

(e) Nach (0.5) besitzt  $(X - X')$  die Dichte

$$\frac{d\mathcal{P}_{X-X'}}{d\lambda}(x) = \int_{\mathbb{R}} \lambda e^{-\lambda z} 1_{(0, \infty)}(z) \cdot \lambda e^{-\lambda(z-x)} 1_{(0, \infty)}(z-x) \, dz = \lambda^2 e^{\lambda x} \underbrace{\int_{(x, \infty)} e^{-2\lambda z} \, dz}_{e^{-2\lambda x}/(2\lambda)}, \quad x \geq 0$$

### Aufgabe 03

Offensichtlich sind  $\mathbb{E}(\alpha_j \varepsilon_j) = 0 \quad \forall j$  also auch

$$\mathbb{E} \sum_{j=1}^n \alpha_j \varepsilon_j = 0$$

Daher ist

$$\mathbb{E} \left| \sum_{j=1}^n \alpha_j \varepsilon_j \right|^2 = \mathbb{V} \sum_{j=1}^n \alpha_j \varepsilon_j \stackrel{\text{Bienaymé \& } \alpha_j \varepsilon_j \text{ unabhängig}}{=} \sum_{j=1}^n \underbrace{\mathbb{V}(\alpha_j \varepsilon_j)}_{\alpha_j^2 \mathbb{V} \varepsilon_j} = \sum_{j=1}^n \alpha_j^2 \cdot \underbrace{\mathbb{E} |\varepsilon_j|^2}_1 = \sum_{j=1}^n \alpha_j^2$$

Ferner ist

$$\mathbb{E} \left| \sum_{j=1}^n \alpha_j \varepsilon_j \right|^4 = \mathbb{E} \sum_{j_1, \dots, j_4=1}^n \alpha_{j_1} \dots \alpha_{j_4} \varepsilon_{j_1} \dots \varepsilon_{j_4} = \sum_{j_1, \dots, j_4=1}^n \alpha_{j_1} \dots \alpha_{j_4} \mathbb{E}(\varepsilon_{j_1} \dots \varepsilon_{j_4})$$

Wobei  $\mathbb{E}(\varepsilon_{j_1} \dots \varepsilon_{j_4})$  nur in einem der 4 Fälle nicht verschwindet:

- $j_1 = j_2 = j_3 = j_4$
- $j_1 = j_2 \neq j_3 = j_4$
- $j_1 = j_3 \neq j_2 = j_4$
- $j_1 = j_4 \neq j_2 = j_3$

Daher kann man schreiben:

$$\mathbb{E} \left| \sum_{j=1}^n \alpha_j \varepsilon_j \right|^4 = 3 \sum_{i \neq k} |\alpha_i|^2 |\alpha_k|^2 \underbrace{\mathbb{E}(\varepsilon_i^2) \cdot \mathbb{E}(\varepsilon_k^2)}_1 + \sum_i |\alpha_i|^4 \underbrace{\mathbb{E}(\varepsilon_i^4)}_1 = 3 \sum_{i \neq k} |\alpha_i|^2 |\alpha_k|^2 + \sum_{i=1}^n |\alpha_i|^4$$