

# Stochastische Geometrie (SS2019)

## Übungsblatt 4

### Aufgabe 1 (Satz 2.1.25)

(a) Es seien  $\eta$  und  $\eta'$  zwei zufällige Maße auf  $\mathbb{X}$ . Zeigen Sie die Äquivalenz der folgenden vier Aussagen.

(i)  $\eta \stackrel{d}{=} \eta'$ .

(ii)  $\int_{\mathbb{X}} f \, d\eta \stackrel{d}{=} \int_{\mathbb{X}} f \, d\eta'$  für alle messbaren Funktionen  $f: \mathbb{X} \rightarrow [0, \infty]$ .

(iii)  $\mathbb{E} \exp \left( - \int_{\mathbb{X}} f \, d\eta \right) = \mathbb{E} \exp \left( - \int_{\mathbb{X}} f \, d\eta' \right)$  für alle messbaren Funktionen  $f: \mathbb{X} \rightarrow [0, \infty]$ .

(iv)  $(\eta(B_1), \dots, \eta(B_m)) \stackrel{d}{=} (\eta'(B_1), \dots, \eta'(B_m))$  für alle  $m \in \mathbb{N}$  und alle  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{X}_b$ .

(b) Nun seien  $\eta$  und  $\eta'$  Punktprozesse auf  $\mathbb{X}$ . Zeigen Sie, dass in diesem Fall die folgende Aussage (v) ebenfalls zu den vier Aussagen aus Aufgabenteil (a) äquivalent ist.

(v)  $(\eta(B_1), \dots, \eta(B_m)) \stackrel{d}{=} (\eta'(B_1), \dots, \eta'(B_m))$  für alle  $m \in \mathbb{N}$  und alle paarweise disjunkten Mengen  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{X}_b$ .

### Lösung:

(a) Die Implikationen (i)  $\Rightarrow$  (ii) und (ii)  $\Rightarrow$  (iii) sind trivial. Wir zeigen zunächst (iii)  $\Rightarrow$  (iv). Dazu seien  $m \in \mathbb{N}$  und  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{X}_b$ . Weiter seien  $t_1, \dots, t_m \geq 0$  und

$$f := t_1 \mathbb{1}_{B_1} + \dots + t_m \mathbb{1}_{B_m}.$$

Mit (iii) erhalten wir

$$\mathbb{E} \exp \left( - \sum_{i=1}^m t_i \eta(B_i) \right) = \mathbb{E} \exp \left( - \sum_{i=1}^m t_i \eta'(B_i) \right).$$

Somit stimmen die Laplace-Transformationen der Zufallsvektoren  $(\eta(B_1), \dots, \eta(B_m))$  und  $(\eta'(B_1), \dots, \eta'(B_m))$  überein, womit die Behauptung folgt (siehe beispielsweise Theorem 5.3 in *Foundations of Modern Probability* (Olav Kallenberg, 2002), weitere Referenz: Skript Räumliche Stochastik, §2.2).

Abschließend zeigen wir die Implikation (iv)  $\Rightarrow$  (i). Dazu sei  $\mathcal{G}$  das System der Mengen

$$A := \{ \mu \in M(\mathbb{X}) : (\mu(B_1), \dots, \mu(B_m)) \in C \} \in \mathcal{M}(\mathbb{X})$$

mit  $m \in \mathbb{N}$ ,  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{X}_b$  und  $C \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^m)$ . Dann ist  $\mathcal{G}$   $\cap$ -stabil und es gilt (nach Definition)  $\sigma(\mathcal{G}) = \mathcal{M}(\mathbb{X})$ . Voraussetzung (iv) impliziert  $\mathbb{P}(\eta \in A) = \mathbb{P}(\eta' \in A)$  für alle  $A \in \mathcal{G}$  und somit folgt aus dem Eindeutigkeitssatz für Maße die Verteilungsgleichheit  $\eta \stackrel{d}{=} \eta'$ .

- (b) Zunächst ist die Implikation (iv)  $\Rightarrow$  (v) trivial. Wir zeigen daher noch die Implikation (v)  $\Rightarrow$  (iv). Dazu seien  $m \in \mathbb{N}$ ,  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{X}_b$  und  $l_1, \dots, l_m \in \mathbb{N}_0$ . Wir zerlegen die Mengen  $B_i$  so, dass sie sich als disjunkte Vereinigungen schreiben lassen.

Es seien  $I_1, \dots, I_n$  die Elemente der Potenzmenge von  $\{1, \dots, m\}$ , wobei  $n = 2^m$  gilt. Für  $k \in \{1, \dots, n\}$  sei

$$A_k := \bigcap_{i \in I_k} B_i \cap \bigcap_{i \in \{1, \dots, m\} \setminus I_k} B_i^c.$$

Für zwei Indices  $k_1, k_2 \in \{1, \dots, n\}$  mit  $k_1 \neq k_2$  existiert ein  $i \in \{1, \dots, m\}$ , sodass  $i \in I_{k_1} \cup I_{k_2}$  und  $i \notin I_{k_1} \cap I_{k_2}$  gilt. Wir nehmen oBdA  $i \in I_{k_1}$  und  $i \notin I_{k_2}$  an. Es folgt  $A_{k_1} \subset B_i$  und  $A_{k_2} \subset B_i^c$ , also insbesondere  $A_{k_1} \cap A_{k_2} = \emptyset$ . Somit sind die Mengen  $A_1, \dots, A_n$  paarweise disjunkt.

Für  $i \in \{1, \dots, m\}$  sei

$$J_i := \{k \in \{1, \dots, n\} : i \in I_k\}.$$

Damit folgt direkt

$$\bigcup_{j \in J_i} A_j \subset B_i.$$

Ist  $x \in B_i$ , so existiert genau ein  $k \in \{1, \dots, n\}$  mit

$$x \in \bigcap_{l \in I_k} B_l \cap \bigcap_{l \in \{1, \dots, m\} \setminus I_k} B_l^c = A_k.$$

Dabei gilt insbesondere  $i \in I_k$ . Wir erhalten

$$B_i = \bigcup_{j \in J_i} A_j.$$

Mit Anwendung von (v) folgt

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(\eta(B_1) = l_1, \dots, \eta(B_m) = l_m) \\ &= \mathbb{P}\left(\sum_{j \in J_1} \eta(A_j) = l_1, \dots, \sum_{j \in J_m} \eta(A_j) = l_m\right) \\ &= \mathbb{P}\left((\eta(A_1), \dots, \eta(A_n)) \in \left\{(k_1, \dots, k_n) \in \mathbb{N}_0^n : \sum_{j \in J_1} k_j = l_1, \dots, \sum_{j \in J_m} k_j = l_m\right\}\right) \\ &= \mathbb{P}\left((\eta'(A_1), \dots, \eta'(A_n)) \in \left\{(k_1, \dots, k_n) \in \mathbb{N}_0^n : \sum_{j \in J_1} k_j = l_1, \dots, \sum_{j \in J_m} k_j = l_m\right\}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\sum_{j \in J_1} \eta'(A_j) = l_1, \dots, \sum_{j \in J_m} \eta'(A_j) = l_m\right) \\ &= \mathbb{P}(\eta'(B_1) = l_1, \dots, \eta'(B_m) = l_m), \end{aligned}$$

was den Beweis beendet.

**Aufgabe 2** (Poisson-Prozess)

Sei  $\xi$  ein homogener Poisson-Prozess in  $\mathbb{R}^d$  mit Intensität  $c > 0$ . Ferner sei

$$d_\xi := \inf\{\|x\| : x \in \xi\}.$$

- (a) Zeigen Sie, dass  $d_\xi$  eine Zufallsvariable ist und bestimmen Sie deren Verteilung.
- (b) Es sei  $n \in \mathbb{N}$  und  $d_n := \inf\{r \geq 0 : \xi(B(0, r)) = n\}$  der  $n$ -te kleinste Abstand eines Punktes von  $\xi$  zum Ursprung. Bestimmen Sie die Verteilung von  $d_n$ .
- (c) Es bezeichne  $H$  die Verteilungsfunktion von  $d_\xi$ . Zeigen Sie

$$H(r) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \mathbb{P}(\xi(B(0, r)) \geq 2 \mid \xi(B(0, \varepsilon)) = 1), \quad r > 0.$$

**Lösung:**

- (a) Für jedes  $r \geq 0$  gilt

$$d_\xi^{-1}([r, \infty)) = \{d_\xi \geq r\} = \{\xi(\text{int } B(0, r)) = 0\} \in \mathcal{A}.$$

Da  $\{[r, \infty) : r \geq 0\}$  ein Erzeugendensystem von  $\mathcal{B}([0, \infty))$  ist, ist  $d_\xi$  eine Zufallsvariable. Weiter gilt

$$\mathbb{P}(d_\xi > r) = \mathbb{P}(\xi(B(0, r)) = 0) = e^{-c\lambda^d(B(0, r))} = e^{-c\kappa_d r^d},$$

also

$$\mathbb{P}(d_\xi \leq r) = 1 - e^{-c\kappa_d r^d},$$

woraus folgt, dass  $d_\xi$  Weibull-verteilt ist mit den Parametern  $(c\kappa_d)^{1/d}$  und  $d$ .

- (b) Für  $r \geq 0$  gilt

$$\mathbb{P}(d_n \leq r) = \mathbb{P}(\xi(B(0, r)) \geq n) = 1 - \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{P}(\xi(B(0, r)) = k) = 1 - \sum_{k=0}^{n-1} e^{-c\kappa_d r^d} \frac{(c\kappa_d r^d)^k}{k!}.$$

- (c) Es sei  $r > 0$ . Nach Definition des Poisson-Prozesses gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\xi(B(0, r)) \geq 2 \mid \xi(B(0, \varepsilon)) = 1) &= \frac{\mathbb{P}(\xi(B(0, r) \setminus B(0, \varepsilon)) \geq 1, \xi(B(0, \varepsilon)) = 1)}{\mathbb{P}(\xi(B(0, \varepsilon)) = 1)} \\ &= \mathbb{P}(\xi(B(0, r) \setminus B(0, \varepsilon)) \geq 1) \\ &= 1 - \mathbb{P}(\xi(B(0, r) \setminus B(0, \varepsilon)) = 0) \\ &= 1 - e^{-c\kappa_d(r^d - \varepsilon^d)} \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0} 1 - e^{-c\kappa_d r^d} = H(r). \end{aligned}$$

**Aufgabe 3** (Überlagerung von Punktprozessen)

Für  $i = 1, \dots, n$  seien  $\xi_i$  unabhängige Punktprozesse in  $\mathbb{R}^d$  mit Intensitätsmaßen  $\Lambda_i$  und Laplace-Funktionalen

$$L_i(f) := \mathbb{E} \left[ \exp \left( - \int f(x) \xi_i(dx) \right) \right], \quad f: \mathbb{R}^d \rightarrow [0, \infty] \text{ messbar.}$$

- (a) Stellen Sie das Intensitätsmaß  $\Lambda$  bzw. das Laplace-Funktional  $L$  der *Überlagerung*  $\xi := \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n$  der  $n$  Punktprozesse als Funktion der  $\Lambda_i$  bzw.  $L_i$  dar.
- (b) Zeigen Sie einerseits unter Verwendung des Laplace-Funktionalen und andererseits direkt, dass die Überlagerung von  $n$  unabhängigen Poisson-Prozessen  $\xi_1, \dots, \xi_n$  mit jeweils lokal endlichen Intensitätsmaßen  $\Lambda_1, \dots, \Lambda_n$  wieder ein Poisson-Prozess ist.

**Lösung:**

- (a) Für  $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  gilt

$$\mathbb{E}[\xi(A)] = \mathbb{E}[\xi_1(A)] + \dots + \mathbb{E}[\xi_n(A)] = \sum_{i=1}^n \Lambda_i(A),$$

das heißt

$$\Lambda = \sum_{i=1}^n \Lambda_i.$$

Außerdem gilt für messbare  $f: \mathbb{R}^d \rightarrow [0, \infty]$

$$\begin{aligned} L(f) &= \mathbb{E} \left[ \exp \left( - \int f d\xi \right) \right] = \mathbb{E} \left[ \exp \left( - \left( \int f d\xi_1 + \dots + \int f d\xi_n \right) \right) \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \prod_{i=1}^n \exp \left( - \int f d\xi_i \right) \right] = \prod_{i=1}^n L_i(f), \end{aligned}$$

wobei erst im letzten Schritt die Unabhängigkeit von  $\xi_1, \dots, \xi_n$  einging.

(b)

1. Weg: Wegen (a) und wegen Satz 2.2.4 angewandt auf  $\xi_1, \dots, \xi_n$  erhält man

$$\begin{aligned} L_{\xi_1 + \dots + \xi_n}(f) &= \prod_{i=1}^n L_{\xi_i}(f) = \prod_{i=1}^n \exp \left( - \int (1 - e^{-f(x)}) \Lambda_i(dx) \right) \\ &= \exp \left( - \int (1 - e^{-f(x)}) \left( \sum_{i=1}^n \Lambda_i \right) (dx) \right) \\ &= \exp \left( - \int (1 - e^{-f(x)}) \Lambda(dx) \right), \end{aligned}$$

für messbare  $f: \mathbb{R}^d \rightarrow [0, \infty]$ . Hieraus folgt mit Satz 2.2.4, dass  $\xi$  ein Poissonprozess ist.

2. Weg: Seien  $B_1, \dots, B_m \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  paarweise disjunkt. Da  $\xi_1, \dots, \xi_n$  unabhängige Poissonprozesse sind, folgt aufgrund der Unabhängigkeitseigenschaft für jeden einzelnen Poissonprozess, dass  $\xi_1(B_1), \dots, \xi_1(B_m), \xi_2(B_1), \dots, \xi_2(B_m), \dots, \xi_n(B_1), \dots, \xi_n(B_m)$  unabhängig sind. Eine Anwendung des Blockungslemmas ergibt, dass auch  $\xi(B_1) = \xi_1(B_1) + \dots + \xi_n(B_1), \dots, \xi(B_m) = \xi_1(B_m) + \dots + \xi_n(B_m)$  unabhängig sind.

Außerdem gilt für jedes  $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  wegen des Additionsgesetzes für Poisson-Verteilungen, dass  $\xi(B) = \xi_1(B) + \dots + \xi_n(B)$  poisson-verteilt ist mit Parameter  $\Lambda_1(B) + \dots + \Lambda_n(B)$ .

#### Aufgabe 4

Sei  $\xi$  ein Poisson-Prozess in  $\mathbb{R}^d$  mit Intensitätsmaß  $\Theta$  und  $A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ . Zeigen Sie

$$\text{Cov}(\xi(A), \xi(B)) = \Theta(A \cap B).$$

**Lösung:** Für  $A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  gilt

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\xi(A), \xi(B)) &= \text{Cov}(\xi(A \setminus B) + \xi(A \cap B), \xi(B \setminus A) + \xi(A \cap B)) \\ &= \text{Cov}(\xi(A \setminus B), \xi(B \setminus A)) + \text{Cov}(\xi(A \setminus B), \xi(A \cap B)) \\ &\quad + \text{Cov}(\xi(A \cap B), \xi(B \setminus A)) + \text{Cov}(\xi(A \cap B), \xi(A \cap B)) \\ &= 0 + 0 + 0 + \text{Var}(\xi(A \cap B)) \\ &= \Theta(A \cap B). \end{aligned}$$

Dabei ging insbesondere ein, dass die Zufallsvariablen  $\xi(A \setminus B), \xi(A \cap B), \xi(B \setminus A)$  (paarweise) unabhängig sind und  $\xi(A \cap B)$  eine Poisson-Verteilung mit Parameter  $\Theta(A \cap B)$  besitzt.