

# ALLGEMEINE PUNKTPROZESSE

Björn Kriesche

Seminar Stochastische Geometrie und ihre Anwendungen  
Universität Ulm

19.10.2009



# GLIEDERUNG

- I Definition und Eigenschaften
- II Momentenmaße und verwandte Größen
- III Palmsche Verteilungen



Ein Punktprozess im  $\mathbb{R}^d$  ist eine Zufallsvariable  $\Phi$ , die Werte im Messraum  $[\mathbb{N}, \mathcal{N}]$  annimmt.

$\mathbb{N}$  ist die Familie aller Punktfolgen  $\varphi = \{x_n\}$  im  $\mathbb{R}^d$  mit den Eigenschaften:

- (I)  $\varphi$  ist lokal endlich, d.h. jede beschränkte Teilmenge des  $\mathbb{R}^d$  enthält endlich viele Punkte aus  $\varphi$
- (II)  $\varphi$  ist einfach, d.h.  $x_i \neq x_j$ ,  $i \neq j$ ,  $x_i, x_j \in \{x_n\}$

$\mathcal{N}$  ist die kleinste  $\sigma$ -Algebra über  $\mathbb{N}$ , sodass  $\varphi \mapsto \varphi(B)$  für jedes beschränkte  $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  eine  $(\mathcal{N}, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d))$ -messbare Abbildung ist.



Es gibt 2 Betrachtungsweisen für einen Punktprozess  $\Phi$ :

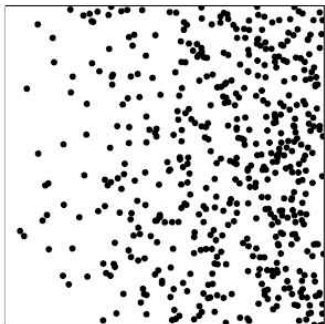
- ▶  $\Phi$  ist zufällige Menge diskreter Punkte ( $x \in \Phi$ )
- ▶  $\Phi$  ist zufälliges Zählmaß ( $\Phi(B) = n, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ )

Beispiele:

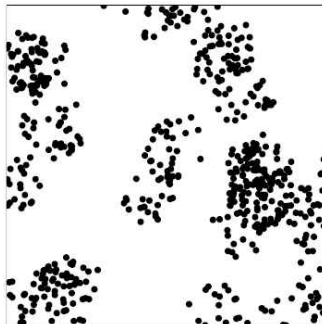
- ▶ homogener/inhomogener Poissonprozess
- ▶ Cluster-Prozesse, Cox-Prozesse, Gibbs-Prozesse

Beispiele für Anwendungen:

- ▶ Biologie: Verteilung von Blumen auf einer Wiese, Zellkulturen
- ▶ Astronomie: Verteilung von Sternen
- ▶ Physik: Verteilung von Atomen



inhomogener Poisson-Prozess



Matérn-Cluster-Prozess



Die Verteilung  $P : \mathcal{N} \rightarrow [0, 1]$  eines Punktprozesses  $\Phi$  ist definiert durch

$$P(Y) = \mathbb{P}(\Phi \in Y) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : \Phi(\omega) \in Y\}) \quad \forall Y \in \mathcal{N}$$

Außerdem interessant:

- ▶ endlich-dimensionale Verteilung:

$\mathbb{P}(\Phi(B_1) = n_1, \dots, \Phi(B_k) = n_k), B_j \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$  beschränkt und  $n_j \in \mathbb{N}_0$

- ▶ Leer-Wahrscheinlichkeiten:

$\nu_B = P(\{\varphi \in \mathbb{N} : \varphi(B) = 0\}) = \mathbb{P}(\Phi(B) = 0), B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$



Ein Punktprozess  $\Phi$  heißt stationär, wenn seine Verteilung invariant gegenüber Verschiebung um  $x$  ist, d.h.

$$\mathbb{P}(\Phi \in Y) = \mathbb{P}(\Phi_x \in Y) \Leftrightarrow P(Y) = P(Y_{-x}) \quad \forall Y \in \mathcal{N}, \forall x \in \mathbb{R}^d,$$

wobei  $\Phi = \{x_n\}$ ,  $\Phi_x = \{x_n + x\}$  und  $Y_x = \{\varphi \in \mathbb{N} : \varphi_{-x} \in Y\}$ .

Ein Punktprozess  $\Phi$  heißt isotrop, wenn seine Verteilung invariant gegenüber Rotation  $r$  um den Ursprung ist, d.h.

$$P(Y) = P(rY) \quad \text{wobei} \quad rY = \{\varphi \in \mathbb{N} : r^{-1}\varphi \in Y\}, \quad Y \in \mathcal{N}.$$

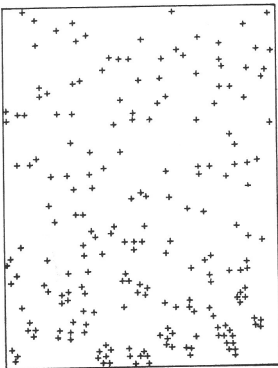


Ein stationärer und isotroper Punktprozess heißt bewegungsinvariant.

Die Verteilung  $P$  eines stationären Punktprozesses  $\Phi$  heißt ergodisch, falls  $P(Y) = 0$  oder  $P(Y) = 1$  für alle invarianten Mengen  $Y \in \mathcal{N}$ .

Dabei heißt  $Y$  invariant, falls  $P(Y \setminus Y_x \cup Y_x \setminus Y) = 0, \forall x \in \mathbb{R}^d$ .





Beispiel für eine Realisierung als nicht stationärer Punktprozess:  
Mittelpunkte von Zellkernen aus einer Knorpelgelenkprobe



Das Intensitätsmaß  $\Lambda$  des Punktprozesses  $\Phi$  ist definiert durch

$$\Lambda(B) = \mathbb{E}(\Phi(B)) = \int_{\mathbb{N}} \varphi(B) P(d\varphi) \quad \forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$$

Ist  $\Phi$  stationär  $\Rightarrow \exists \lambda \geq 0 : \Lambda(B) = \lambda \nu_d(B), \quad B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d).$

$\lambda$  heißt Intensität.

Ist  $\Phi$  nicht stationär, aber  $\Lambda$  abs.-stetig bzgl.  $\nu_d$ , d.h.

$$\exists \lambda(x) : \Lambda(B) = \int_B \lambda(x) dx, \quad \forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d),$$

dann heißt  $\lambda(x)$  Intensitätsfunktion.



Sei  $\Phi$  ein Punktprozess,  $B \subset \mathbb{R}^d$  konvex und kompakt,  $o \in B$  und  $\nu_d(B) > 0$ . Dann heißt  $H_B(r) = 1 - \mathbb{P}(\Phi(rB) = 0)$ ,  $r \geq 0$  Kontaktverteilungsfunktion von  $\Phi$  bezüglich  $B$ .

Der Spezialfall  $H_S(r) = 1 - \mathbb{P}(\Phi(b(o, r)) = 0)$ ,  $r \geq 0$  heißt sphärische Kontaktverteilungsfunktion.

$H_B(r)$  und  $H_S(r)$  sind Verteilungsfunktionen, die Auskunft über die geometrische Beschaffenheit der Leerräume zwischen Punkten des Punktprozesses geben.



Ein Markierter Punktprozess ist eine zufällige Folge  $\psi = \{(x_n, m_n)\}$  wobei  $\{x_n\}$  ein Punktprozess im  $\mathbb{R}^d$  und  $\{m_n\}$  eine Folge aus  $\mathbb{M}$  (ist ein polnischer Raum, genannt Markenraum) ist.

$m_n$  stellt Marke (bestimmte Charakteristik) zu entsprechendem Punkt  $x_n$  dar.

Jeder markierte Punktprozess im  $\mathbb{R}^d$  kann man als normalen Punktprozess in  $\mathbb{R}^d \times \mathbb{M}$  auffassen.

Beispiele:

- ▶  $x_n$  Position eines Baumes,  $m_n$  Durchmesser des Stammes
- ▶  $x_n$  Position einer Blume auf Wiese,  $m_n$  Farbe der Blüte



Das Momentenmaß  $n$ -ter Ordnung  $\mu^{(n)} : \mathcal{B}(\mathbb{R}^{nd}) \rightarrow [0, \infty)$  des Punktprozesses  $\Phi$  ist definiert durch:

$$\mu^{(n)}(B_1 \times \dots \times B_n) = \mathbb{E}(\Phi(B_1) \cdot \dots \cdot \Phi(B_n)) \quad B_1, \dots, B_n \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$$

Spezialfälle:

- ▶  $B_1 = \dots = B_n$ :  $\mu^{(n)}(B^n) = \mathbb{E}(\Phi(B)^n)$
- ▶  $n = 1$ :  $\mu^{(1)}(B) = \mathbb{E}(\Phi(B)) = \Lambda(B)$

Es besteht enger Zusammenhang zwischen Momentenmaßen  $\mu^{(n)}$  und Momenten der Zufallsvariablen  $\Phi(B)$ .



Das Faktorielle Momentenmaß n-ter Ordnung

$\alpha^{(n)} : \mathcal{B}(\mathbb{R}^{nd}) \rightarrow [0, \infty)$  des Punktprozesses  $\Phi$  ist definiert durch:

$$\alpha^{(n)}(B_1 \times \cdots \times B_n) = \mathbb{E} \left( \sum_{x_1, \dots, x_n \in \Phi}^{\neq} \mathbb{1}_{B_1}(x_1) \cdot \dots \cdot \mathbb{1}_{B_n}(x_n) \right)$$

Spezialfälle:

- ▶  $B_1 = \dots = B_n$ :

$$\alpha^{(n)}(B^n) = \mathbb{E}(\Phi(B) \cdot (\Phi(B) - 1) \cdot \dots \cdot (\Phi(B) - n + 1))$$

- ▶  $B_1, \dots, B_n$  paarweise disjunkt:

$$\mu^{(n)}(B_1 \times \cdots \times B_n) = \alpha^{(n)}(B_1 \times \cdots \times B_n)$$

- ▶  $n = 2$ :  $\mu^{(2)}(B_1 \times B_2) = \alpha^{(2)}(B_1 \times B_2) + \Lambda(B_1 \cap B_2)$



Sei  $\alpha^{(2)}$  lokal endlich und abs.-stetig bezüglich  $\nu_{2d}$  dann existiert die Produktdichte 2. Ordnung  $\rho^{(2)}$ :

$$\alpha^{(2)}(B_1 \times B_2) = \int_{B_1} \int_{B_2} \rho^{(2)}(x_1, x_2) dx_1 dx_2 \quad \forall B_1, B_2 \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$$

$\Phi$  bewegungsinvariant  $\Rightarrow \rho^{(2)}(x_1, x_2) = \rho^{(2)}(r)$  hängt nur vom Abstand  $r = \|x_1 - x_2\|$  ab

Paarkorrelationsfunktion  $g : [0, \infty] \rightarrow [0, \infty)$ :

$$g(r) = \frac{\rho^{(2)}(r)}{\lambda^2} \quad \forall r \geq 0$$



Sei  $\mathbb{U}$  die Familie aller nicht-negativen, beschränkten Funktionen  $u$  mit beschränktem Träger  $\{x \in \mathbb{R}^d : u(x) > 0\}$ .  
 Sei  $\mathbb{V}$  Familie aller Funktionen  $v = 1 - u$ , für  $u \in \mathbb{U}$ ,  $0 \leq u \leq 1$ .  
 Das erzeugende Funktional  $G : \mathbb{V} \rightarrow [0, 1]$  des Punktprozesses  $\Phi$  ist definiert durch

$$G(v) = \mathbb{E} \left( \prod_{x \in \Phi} v(x) \right) = \int_{\mathbb{N}} \prod_{x \in \varphi} v(x) P(d\varphi) \quad \forall v \in \mathbb{V}$$

Die Verteilung  $P$  von  $\Phi$  wird eindeutig durch  $G$  bestimmt.  
 Es gibt einen Zusammenhang zwischen  $G$  und der erzeugenden Funktion  $G_{\Phi(B)}$  der Zufallsvariablen  $\Phi(B)$ .





Sei  $\Psi = \{(x_n, m_n)\}$  bewegungsinvarianter, markierter Punktprozess mit  $\mathbb{M} = \mathbb{R}$ . Seine Marken-Korrelationsfunktion  $k_{mm}$  ist definiert durch

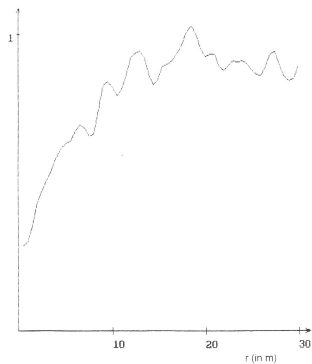
$$k_{mm}(r) = \frac{E_{o,x} m(o)m(x)}{\bar{m}^2} \quad \forall r > 0.$$

$k_{mm}$  ist eine Funktion, die die Abhängigkeit der Marken vom Abstand der Punkte des Punktprozesses beschreibt.

Beispiel: Pinien in einem amerikanischen Wald,  $x_n$  Positionen der Pinien,  $m_n$  Durchmesser der Stämme.



## MARKEN-KORRELATIONS-FUNKTION FÜR MARKIERTE PUNKTPROZESSE



statistisch geschätzte Marken-Korrelationsfunktion des markierten Punktprozesses  $\{(x_n, m_n)\}$



Sei  $\Phi$  ein stationärer Punktprozess mit  $0 < \lambda < \infty$ .  
 Die Palmische-Verteilung im Punkt  $o$  ist eine Verteilung auf  $[\mathbb{N}, \mathcal{N}]$  definiert durch:

$$P_o(Y) = \int \sum_{x \in \varphi \cap B} \frac{\mathbb{1}_Y(\varphi_{-x}) P(d\varphi)}{\lambda \nu_d(B)} \quad \forall Y \in \mathcal{N},$$

wobei  $B$  eine beliebige Borelmenge mit positivem Volumen ist.

Interpretation im ergodischen Fall:

$P_o(Y)$  ist die Wahrscheinlichkeit, dass ein zufällig herausgegriffener Punkt  $x \in \Phi$  die Eigenschaft  $\Phi_{-x} \in Y$  hat.



Manchmal nützlich: reduzierte Palm'sche Verteilung  $P_o^!$  definiert durch:

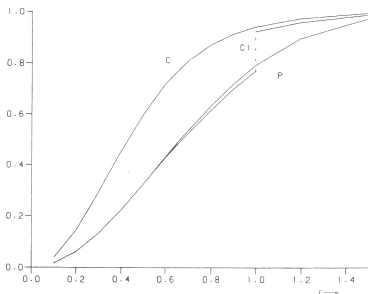
$$P_o^!(Y) = P(\Phi \setminus \{o\} \in Y \mid o) \quad \forall Y \in \mathcal{N}$$

Nächste-Nachbar-Abstands-Verteilungsfunktion  $D$ :

$$\begin{aligned} D(r) &= 1 - P_o(\{\varphi \in \mathbb{N} : \varphi(\mathbf{b}(o, r)) = 1\}) \\ &= 1 - P_o^!(\{\varphi \in \mathbb{N} : \varphi(\mathbf{b}(o, r)) = 0\}) \quad r \geq 0 \end{aligned}$$

Interpretation im ergodischen Fall: Verteilungsfunktion des Abstands eines zufälligen  $x_i$  zum nächsten  $x_j$ ,  $i \neq j$ .

$$\text{J-Funktion } J(r) = \frac{1-D(r)}{1-H_s(r)}, r \geq 0$$



Nächste-Nachbar-Abstands-Verteilungsfunktion eines Poisson-Prozesses  $P$ , eines Cluster-Prozesses  $Cl$  und eines Cox-Prozesses  $C$



## LITERATUR

- ▶ D. Stoyan, W.S. Kendall, J, Mecke:  
Stochastik Geometry and its Applications
- ▶ V. Schmidt: Vorlesungsskript räumliche Statistik

### Bilder:

- ▶ D. Stoyan, W.S. Kendall, J, Mecke:  
Stochastik Geometry and its Applications  
Seiten 103, 115, 122
- ▶ V. Schmidt: Vorlesungsskript räumliche Statistik  
Seiten 11, 42