

---

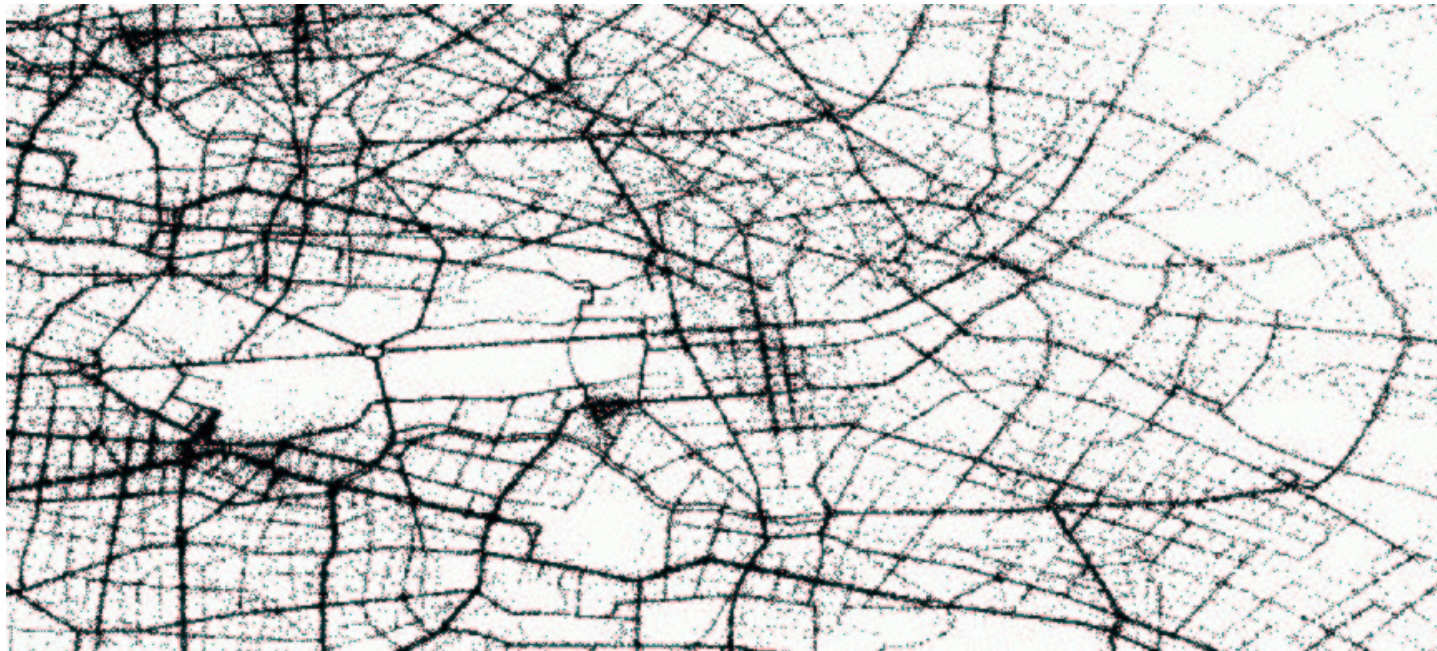
# Effiziente Algorithmen für Ordinary Kriging

- 1 – Motivation
- 2 – Bezeichnungen und Begriffe
- 3 – Ordinary Kriging
- 4 – Experimentelle Variogramme
- 5 – Anisotropie
- 6 – Ausblick



## 1 Motivation

### Lokalisationsdaten von Taxen aus Berlin Mitte



### 2 Bezeichnungen und Begriffe

#### Bezeichnungen

$Z(x)$	Zufallsfeld
$z(x)$	eine Realisierung von $Z(x)$
$x_1 \dots x_n$	Meßstellen
$D$	Beobachtungsfenster
$g_1 \dots g_{m^2}$	Gitterpunkte, an denen $Z$ geschätzt werden soll

### Komplexitätsbegriff

- Es wird versucht, algorithmische Probleme gemäß ihres Bedarfs an Berechnungsressourcen (Rechenzeit, Speicher) als Funktion einer Eingabelänge (in unsrem Fall z.B.  $n$  oder  $m$ ) zu klassifizieren
- Landausche O-Notation: Komplexität wird in Abhängigkeit der Eingabelänge betrachtet, Konstanten fallen unter den Tisch
- Keine Unterscheidung zwischen Anzahl der Additionen und Multiplikationen - beide werden werden gleich bewertet
- Beispiel: Eingabelänge sei abhängig von  $n$  und  $m$ , der Algorithmus benötige  $100 + n + \log n$  Additionen und  $m^2$  Multiplikationen.  
Komplexität ist dann:  $O(n + m^2)$

### 3 Ordinary Kriging

Schätzung des Wertes im Punkt  $x_0$  mittels Ordinary Kriging

**Voraussetzung: Intrinsische Hypothese**

- $EZ(x) = m \quad \forall x \in D, \quad m$  unbekannt

- Variogrammfunktion:

$$\gamma(x_i - x_j) = \frac{1}{2}E(Z(x_i) - Z(x_j))^2$$

### Schätzer

$$\hat{Z}(x_0) = \sum_{i=1}^n w_i z(x_i)$$

Problem: Gewichte unbekannt

### Gleichungssystem zur Berechnung der Gewichte

$$\sum_{j=1}^n w_j \gamma(x_i - x_j) + \mu = \gamma(x_i - x_0) \quad \forall i, \quad \sum_{j=1}^n w_j = 1$$

#### Gleichungssystem für Ordinary Kriging in Matrixform

$$\begin{pmatrix} 0 & \dots & \gamma(x_1 - x_n) & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \gamma(x_n - x_1) & \dots & 0 & 1 \\ 1 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \\ \mu \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \gamma(x_1 - x_0) \\ \vdots \\ \gamma(x_n - x_0) \\ 1 \end{pmatrix}$$

kurz:  $A * w = b$

### Komplexität für Ordinary Kriging mit Gaußverfahren

- Gleichungssystem  $A * \omega = b$  mit Gaußverfahren:  $O(n^3)$
- muß für jeden Gitterpunkt  $g_i, i = 1 \dots m^2$  gelöst werden!
- Gesamtkomplexität:  $O(n^3 * m^2)$

### Alternative: QR-Zerlegung

- Einmalige Berechnung der Matrix  $A^{-1}$ :  $O(n^3)$
- Berechnung der Gewichte  $\omega = A^{-1} * b$ :  $O(n^2)$
- Gesamtkomplexität:  $O(n^2 * m^2 + n^3)$



### In der Praxis

- QR-Zerlegung besser, falls  $m$  vergleichbar mit  $n$
- Aber: QR-Zerlegung numerisch instabiler (empirischer Befund)
- Beide Verfahren (auf unseren Rechnern) max. für  $n = 300$  und  $m = 400$  anwendbar, da Matrizen sehr groß werden (Rechenzeit)

⇒ andere Verfahren?

### Ordinary Kriging mit gleitender Umgebung

#### Schätzer

$$\hat{Z}(x_0) = \sum_{i: x_i - x_0 \in U} w_i z(x_i)$$

- Isotroper Fall: häufig radiale Umgebung  $U = \{x : |x - x_0| \leq r\}$
- Anisotroper Fall: häufig Sektoren, Rechtecke usw.
- Beliebige Umgebung: Indikatorfunktion

⇒ Gauß-Verfahren hier besser, da  $A^{-1}$  bei QR-Zerlegung bei gleitender Umgebung für jeden zu schätzenden Punkt  $x_0$  neu berechnet werden muß!

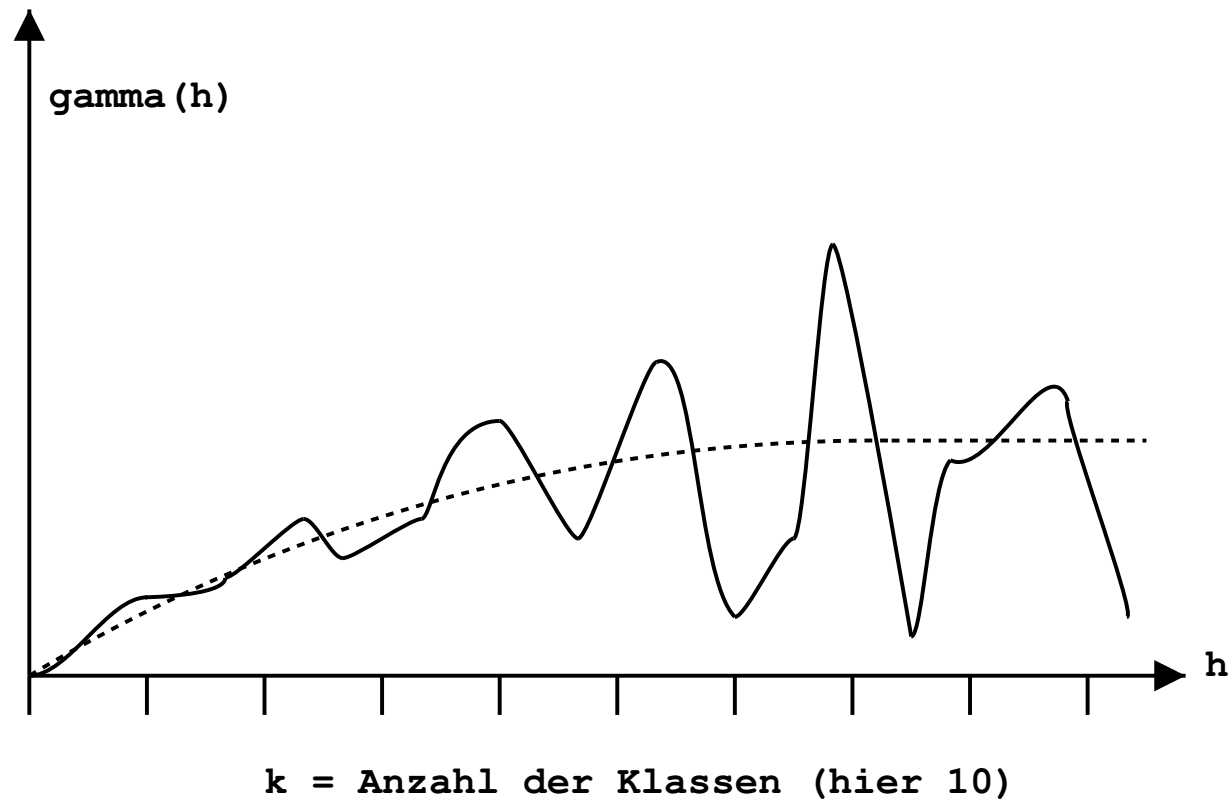
### 4 Experimentelle Variogramme

erwartungstreuer Schätzer für experimentelles Variogramm:

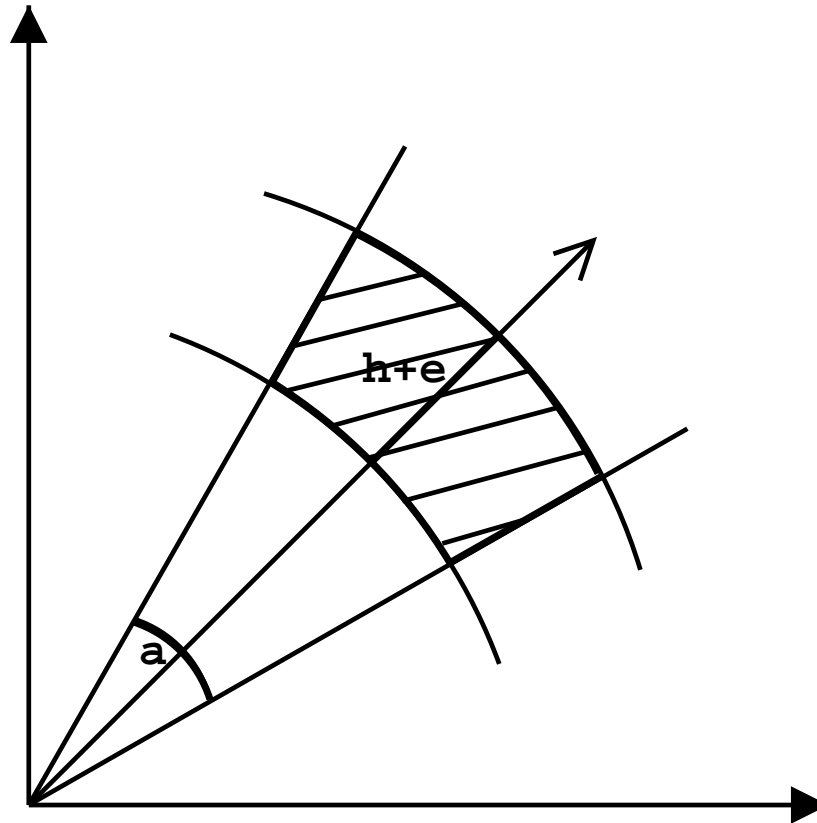
$$\hat{\gamma}(h) = \frac{1}{2N_h} \sum_{|x_i - x_j| = h} (z(x_i) - z(x_j))^2$$

in der Praxis oft Verwendung einer Vektorklasse  $H$  statt Abstand  $h$

## Beispiel eines experimentellen Variogramms



## Beispiel einer Vektorklasse $H$



### Berechnung eines experimentellen Variogramms

Zur Berechnung eines experimentellen Variogramms werden alle Punktepaare  $p_i (i = 1 \dots \frac{n*(n-1)}{2})$  aller Vektorklassen  $H_j (j = 1 \dots k)$  benötigt

### Simpler Algorithmus

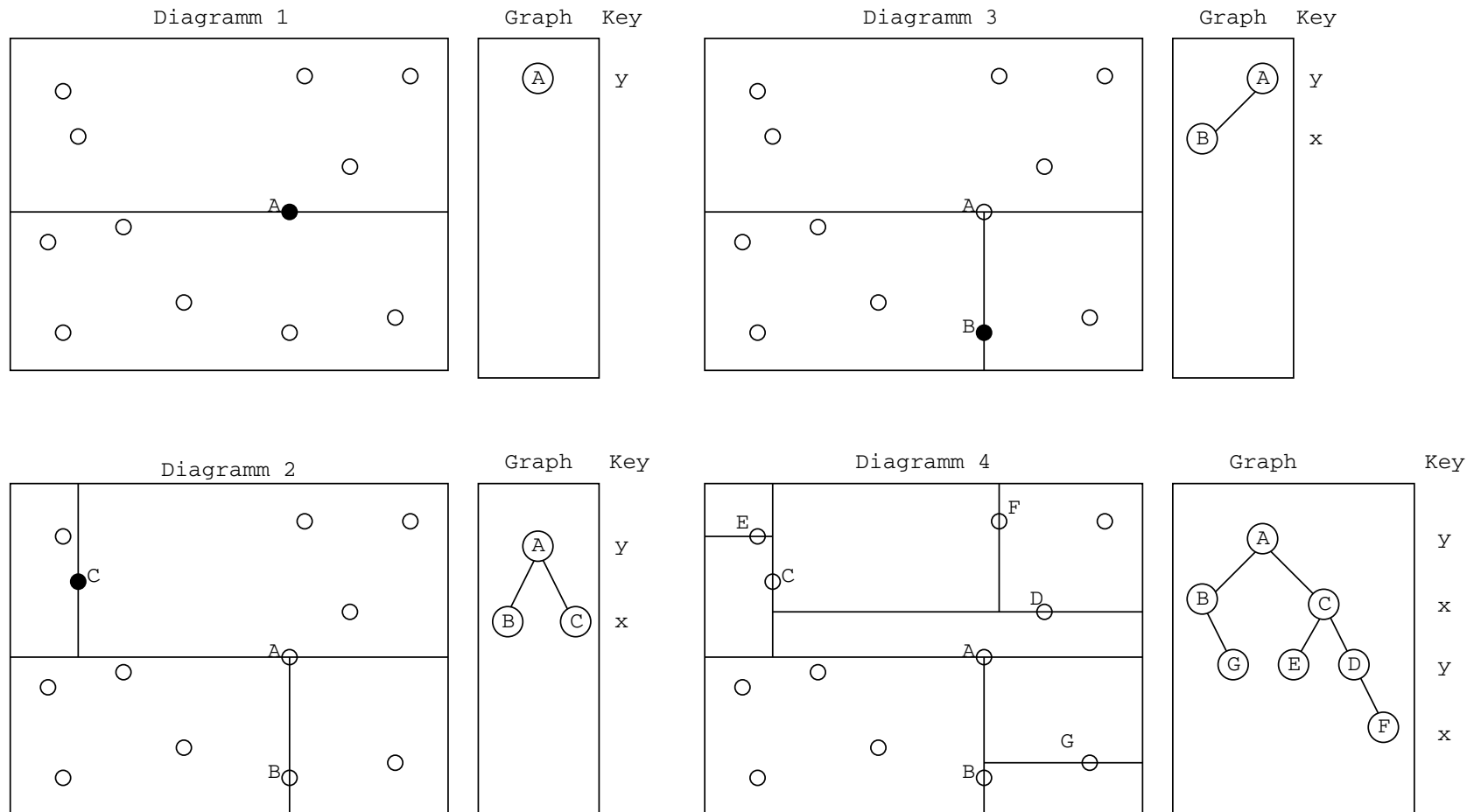
Simpler Algorithmus: Durchsuchen der kompletten Punktmenge nach allen Punktepaaren  $p_i$ , die zu einer Vektorklasse  $H_j$  gehören,  
Komplexität:  $O(n^2)$ , kein zusätzlicher Speicherverbrauch

Für alle Vektorklassen:  $k * O(n^2)$

### DTree Algorithmus

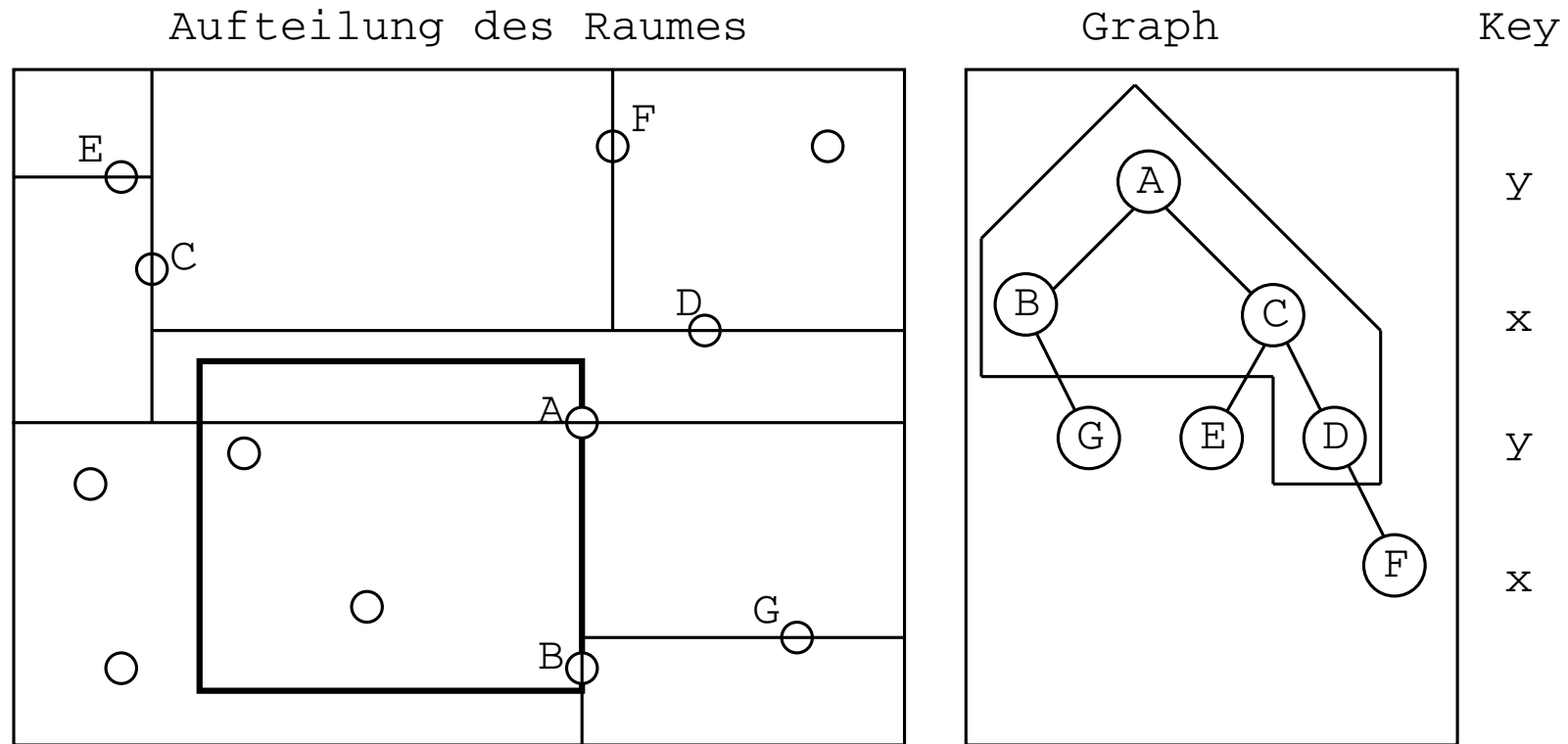
- Der DTree Algorithmus besteht aus 2 Teilen:
  - Aufbau eines Baumes (DTree)
  - Bereichssuche
- DTrees teilen einen geometrischen Raum in einer Weise auf, die für die Bereichssuche zweckmäßig ist
- Es werden Binärbäume erzeugt, wobei die Punkte eines geometrischen Raumes den Knoten des Baumes entsprechen
- Die Koordinaten der Punkte dienen in alternierender Folge als Schlüssel
- Die Punkte werden zufällig aus dem geometr. Raum ausgewählt

## Beispiel mit 2 Koordinaten: Aufbau des Baumes





## Beispiel mit 2 Koordinaten: Bereichssuche



### DTree Komplexität

- Alle  $\frac{n*(n-1)}{2}$  Punktepaare werden in einem DTree abgespeichert (zusätzlicher Speicherverbrauch)
- Komplexität zum Füllen des Baumes:  $O(n^2)$
- Komplexität um aus  $n$  Punkten  $R$  Punkte in einem sinnvollen Gebiet (hier Rechteck) zu finden:  $R + \log n$  (für den 2D-Fall empirisch ermittelt), hier:  $R \leq n$ , somit Komplexität:  $O(n)$
- Für alle Vektorklassen:  $O(n^2) + k * O(n)$
- Bemerkung: Für die Bereichssuche müssen mehr Knoten überprüft werden, als tatsächlich im ausgewählten Bereich liegen
- In der Praxis: auf unserem Rechner  $n \geq 2000$  kritisch (Speicher)

### Variogrammberechnung

- Simpler Algorithmus:  $k * O(n^2)$
- DTree Algorithmus:  $O(n^2) + k * O(n)$

### Implementierung

- DTrees für beliebige Dimensionen implementiert

⇒ Verwendung beim Kriging im isotropen Fall:

Einmalige Berechnung eines experimentiellen Variogramms:

$$O(n^2) + k * O(n)$$

### 5 Anisotropie

- Es wird geprüft, ob die Daten irgendeine Richtungsabhängigkeit aufweisen
- D.h. für jede Richtung  $r$  muß ein Variogramm berechnet werden
- Wird eine geometrische Anisotropie festgestellt, so kann man die Koordinaten des isotropen Modells linear transformieren

### 6 Ausblick

- Untersuchung des anisotropen Falls
- Anpassung theoretischer Variogramme an die experimentellen Variogramme durch genetische Algorithmen
- ...und noch vieles mehr