



Wie bewältigt man Stationaritätsannahmen in der Geostatistik?

A. Brenning, Humboldt-Universität zu Berlin

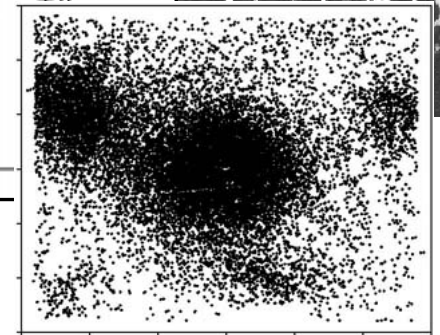
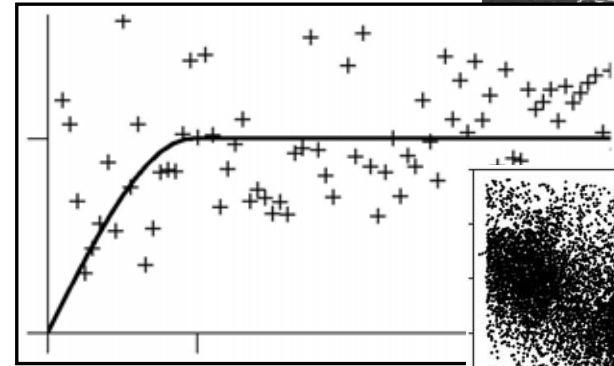
alexander.brenning@rz.hu-berlin.de

&

K. G. van den Boogaart, TU Freiberg

Einführung

- Räumliche Statistik:
Geostatistik,
Räumliche
Punktprozesse,
Statistik für zufällige
Mengen, ...
- Geostatistik: Statistik
für skalare räumliche
Daten (2D, 3D, n D)



- Anwendungen in
Umweltwissenschaften,
Bergbau,
Materialwissenschaften,
...

Geostatistik

- Statistik für skalare räumliche Daten

$$(Z(s))_{s \in D}$$

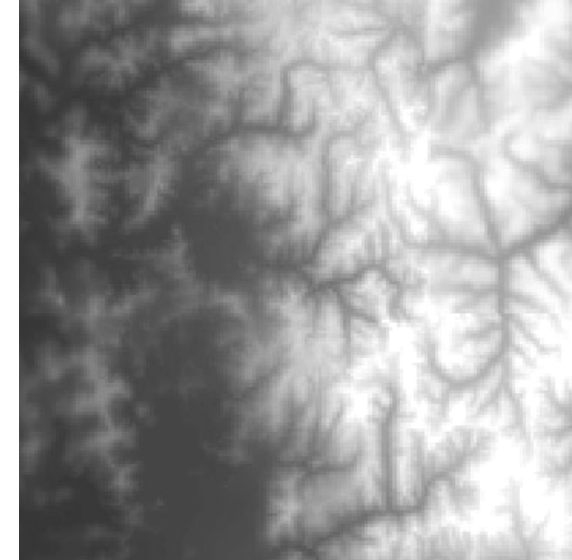
- Messwert = Realisierung einer Zufallsvariable

$$Z(s_i)(\omega) = z_i$$

- Räumliche Abhängigkeiten:

$$C(s, t) := \text{Cov}(Z(s), Z(t))$$

(Kovariogramm)





Motivation

- Messwerte hängen von anderen Umweltvariablen ab.
D.h.: Die Umwelt ist nicht stationär.
- Wie kann ich flächenhaft bekannte Umweltvariablen für die Interpolation (Kriging) der punktuellen Messwerte nutzen?
- GIS-Kopplung ist nötig, um diese Umweltvariablen zu nutzen!



Stationarität 2. Ordnung

- Der Erwartungswert E ist konstant auf D .

$$E(Z(s)) = \text{konstant}$$

- Das Kovariogramm C hängt nur von $t-s$ ab (und nicht von t oder s selbst).

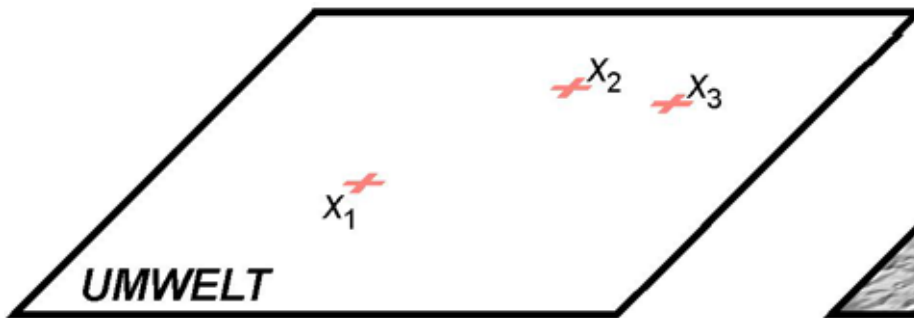
$$C(s,t) = C(t-s)$$

Instationarität (I): Modell mit Trend

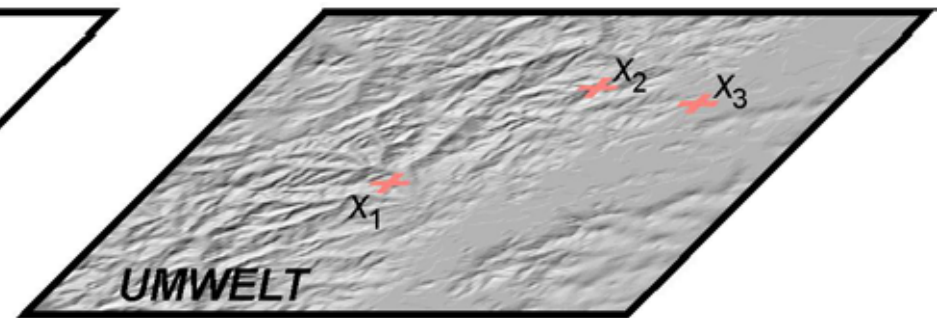
Stationarität

Instationarität

des Erwartungswerts



$$\begin{aligned} E(Z(x_1)) &= E(Z(x_2)) \\ &= E(Z(x_3)) = \text{konst.} \end{aligned}$$



$$E(Z(x_i)) = \mathbf{b}^T \mathbf{f}(x_i) + e(x_i)$$

↑
linearer Trend
(deterministisch)

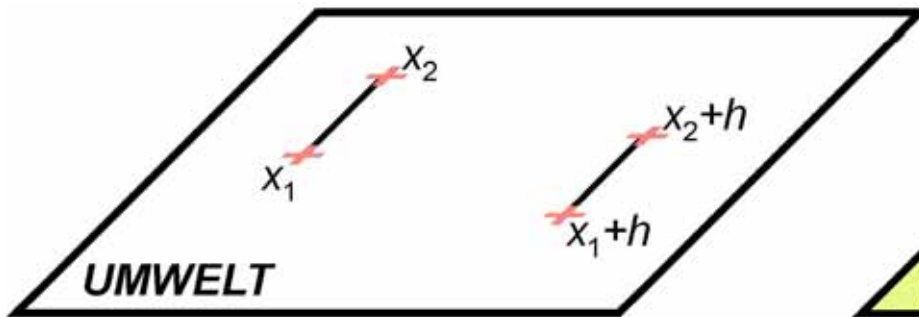
↑
zufällige
Schwankung

Instationarität (II)

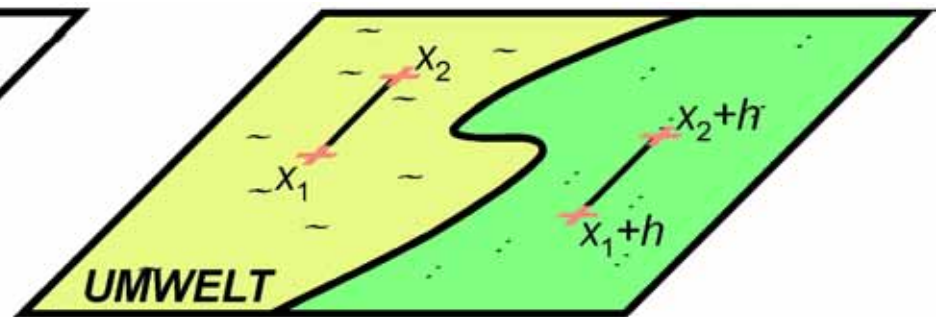
Stationarität

Instationarität

des Kovariogramms



$$C(x_1, x_2) = C(x_1+h, x_2+h)$$



$$C(x_1, x_2) \neq C(x_1+h, x_2+h)$$

Diesen Fall betrachten wir hier.

Gebirge: kleinräumige Variabilität

(Übergangsbereich)

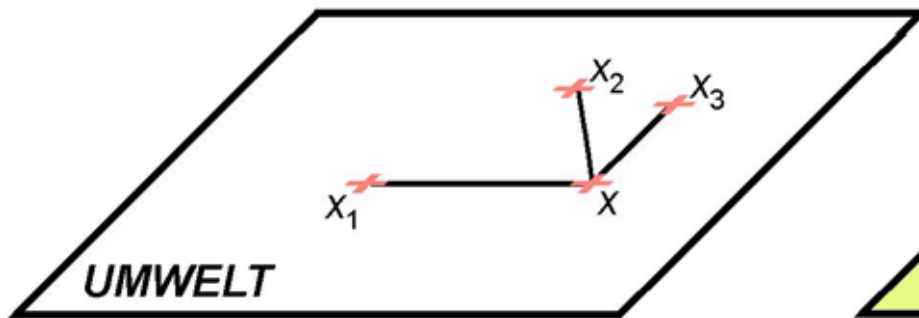
Vorland: „glatt“

Instationarität (III): Lokale Anisotropien

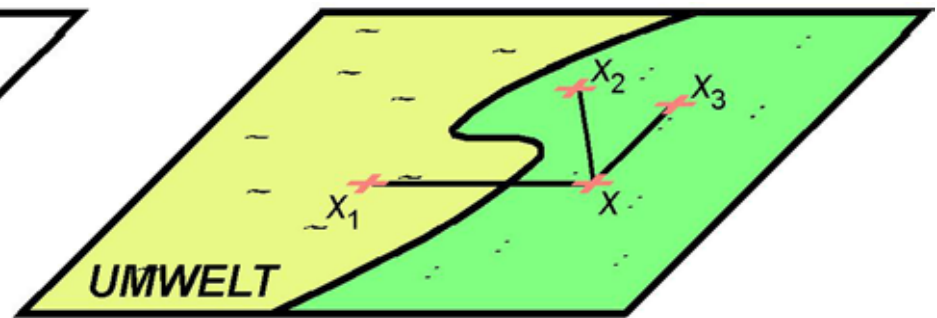
Isotropie

Anisotropie

des Kovariogramms



$$C(x, x_1) = C(x, x_2) = C(x, x_3)$$



$$C(x, x_1) \neq C(x, x_2) \neq C(x, x_3)$$

Auch diesen Fall betrachten wir hier - und viele andere.

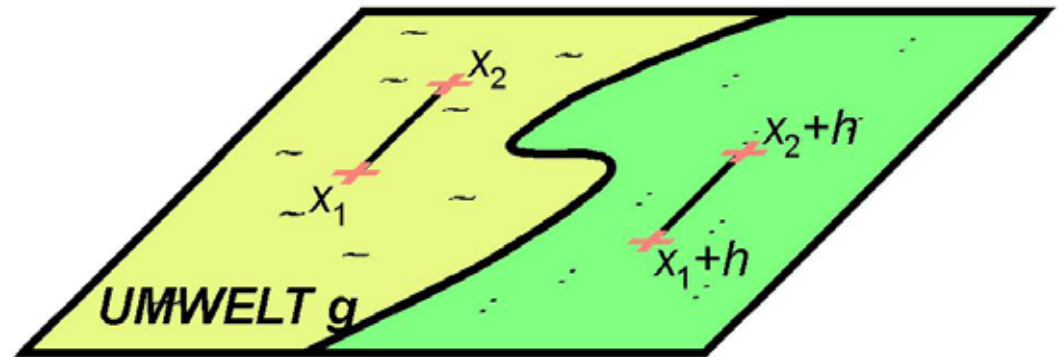
Wie bewältigt man Stationaritätsannahmen in der Geostatistik?

Brenning & van den Boogaart

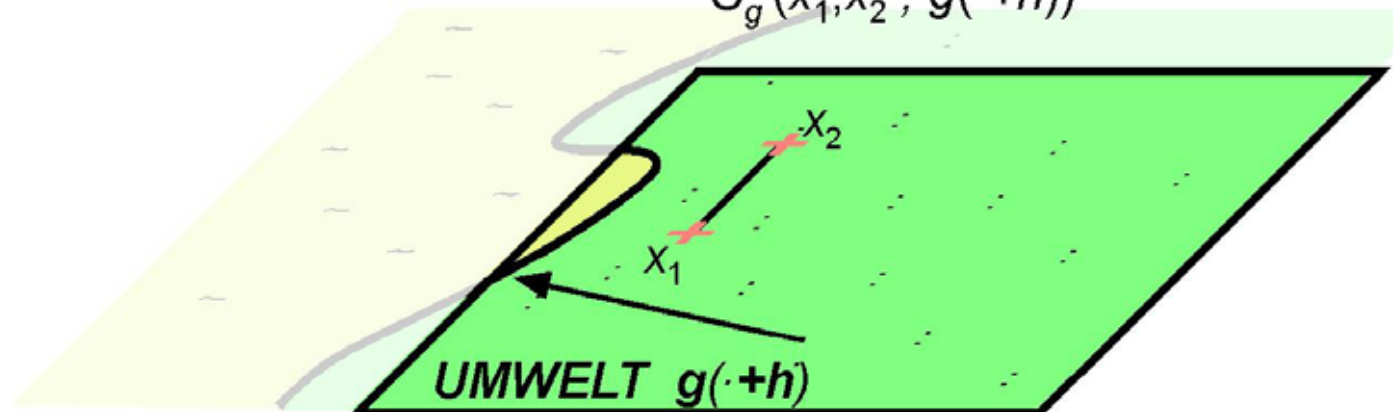


Generische Stationarität

- Idee:
Der Einfluss der Umwelt auf das Kovariogramm ist invariant !



$$\begin{aligned} C(x_1, x_2) &\Leftrightarrow C(x_1+h, x_2+h) \\ \parallel & \\ C_g(x_1, x_2; g) &\Leftrightarrow C_g(x_1+h, x_2+h; g) \\ \parallel & \\ & C_g(x_1, x_2; g(\cdot+h)) \end{aligned}$$



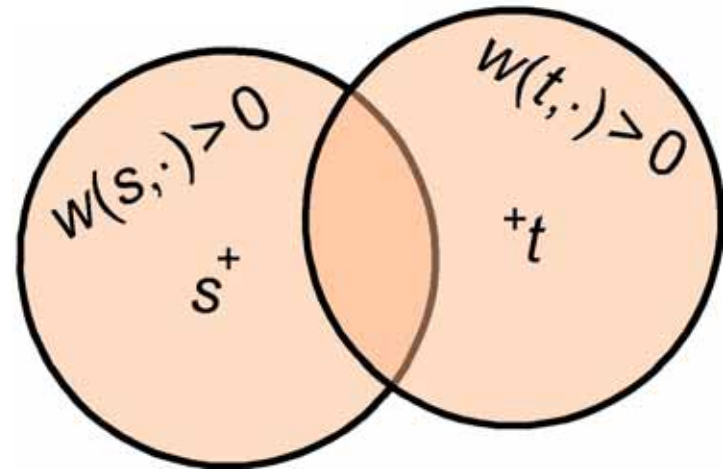
Eine Konstruktionsmethode ohne Stationaritätsannahmen

- Die Faltung einer geeigneten Gewichtsfunktion w

$$C_w(s, t) := \int_E w(s, p)w(t, p) dp$$

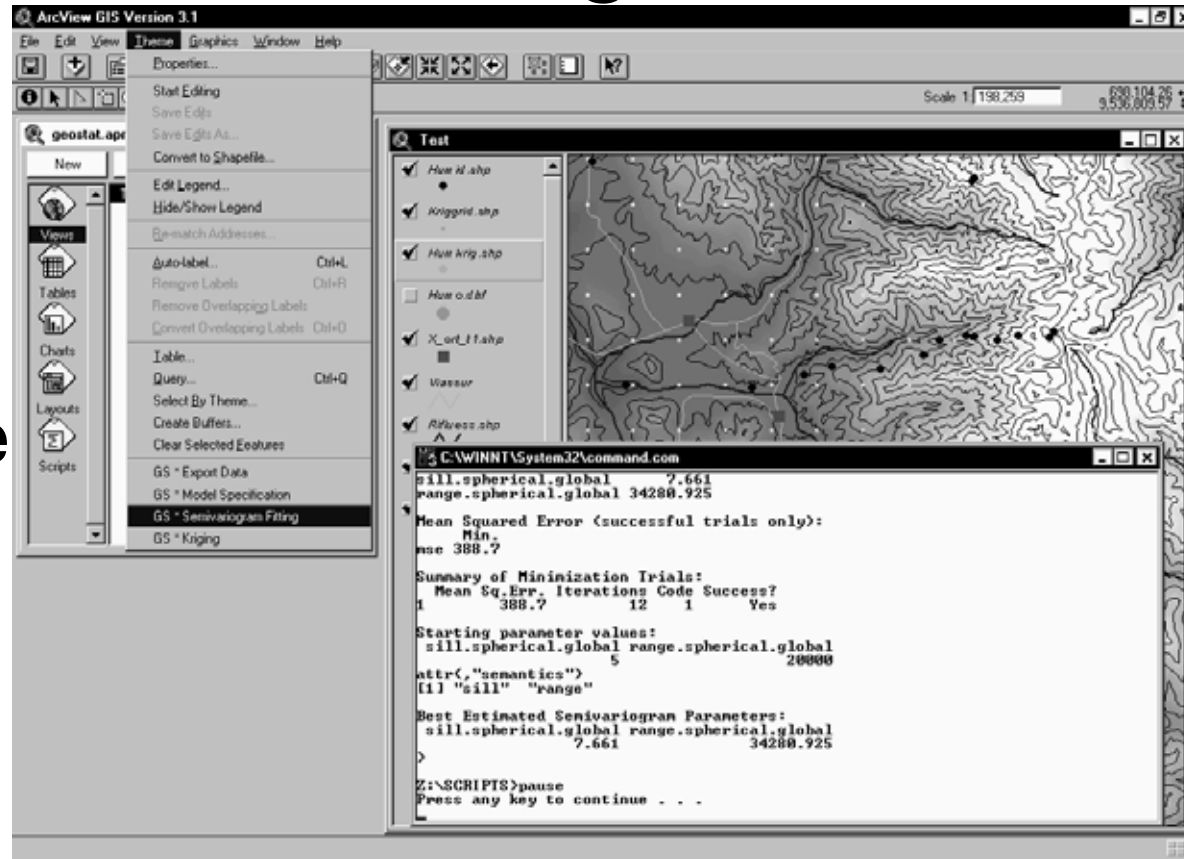
ist ein Kovariogramm.

(Es ist sogar
generisch stationär.)



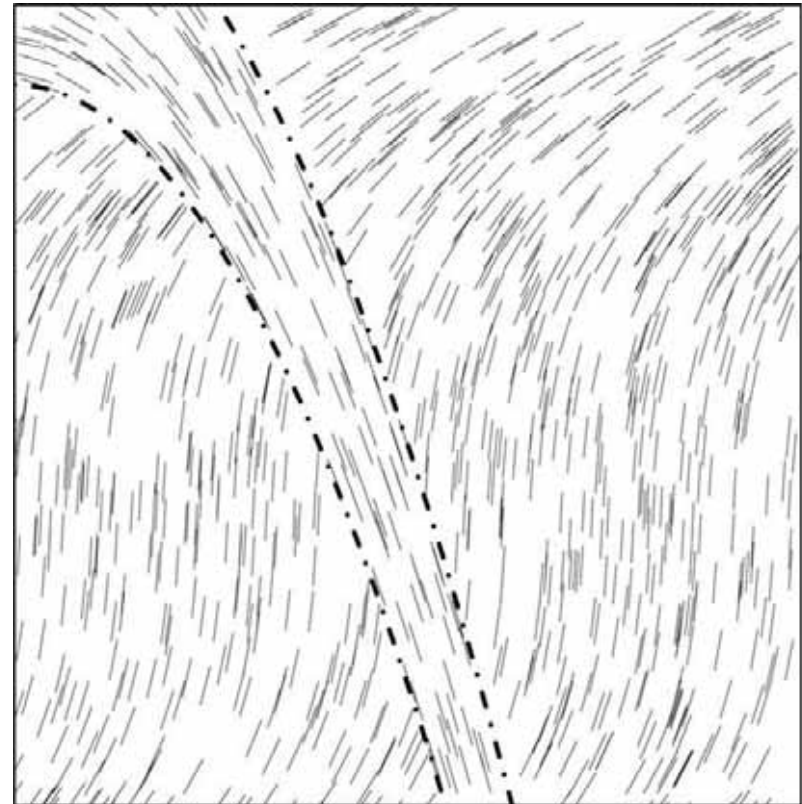
Implementierung

- R (open-source Datenanalyse-Sprache)
- C (für numerische Integration, nichtlineare Optimierung)
- AVENUE (für ArcView-Anbindung)

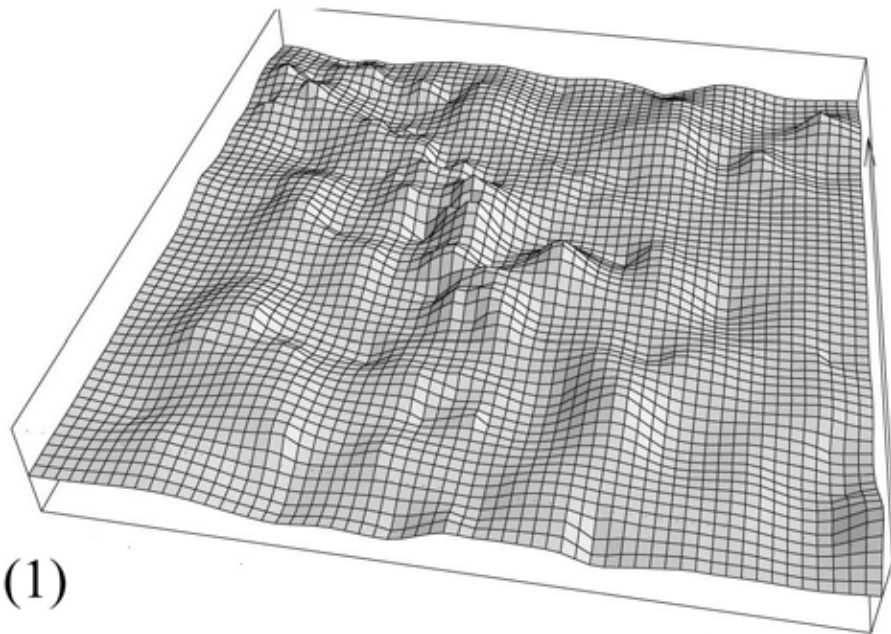


Ein simuliertes Beispiel (I)

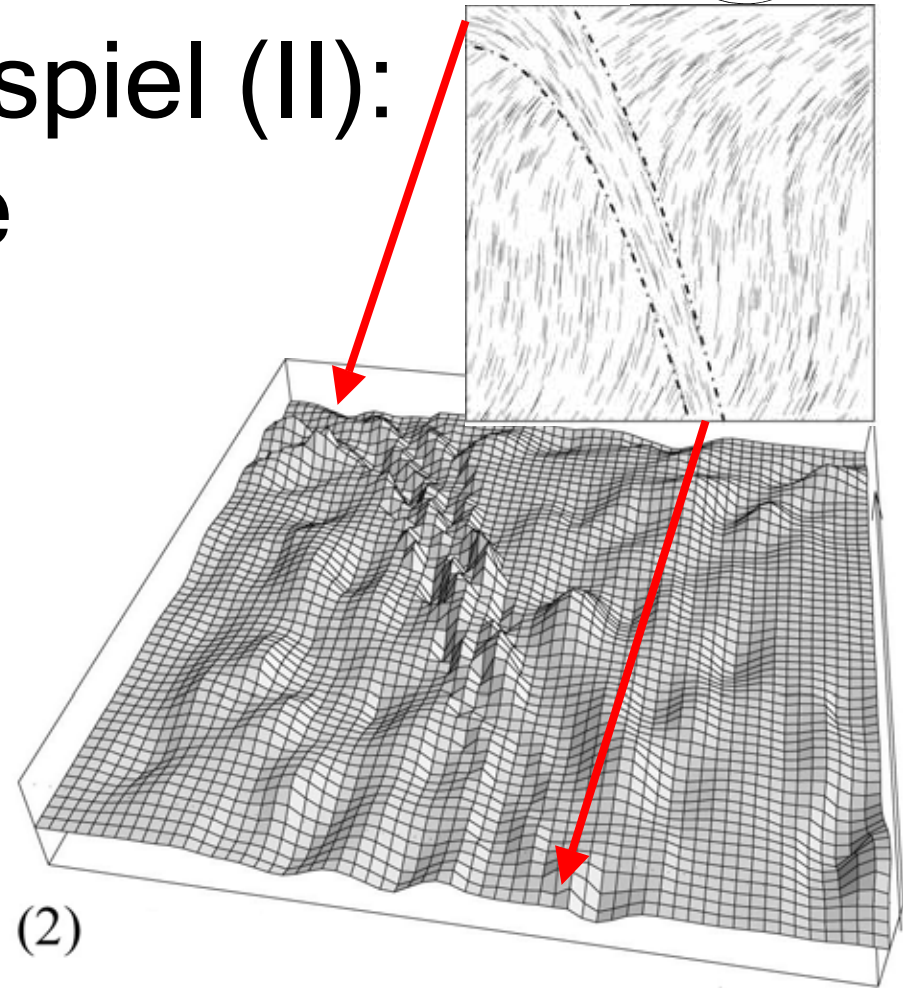
- Annahme lokal anisotroper Umweltverhältnisse und Kovariogramme
- Stochastische Simulation von 259 Werten eines generisch stationären Zufallsfeldes



Ein simuliertes Beispiel (II): Kriging-Ergebnisse



mit Stationarität

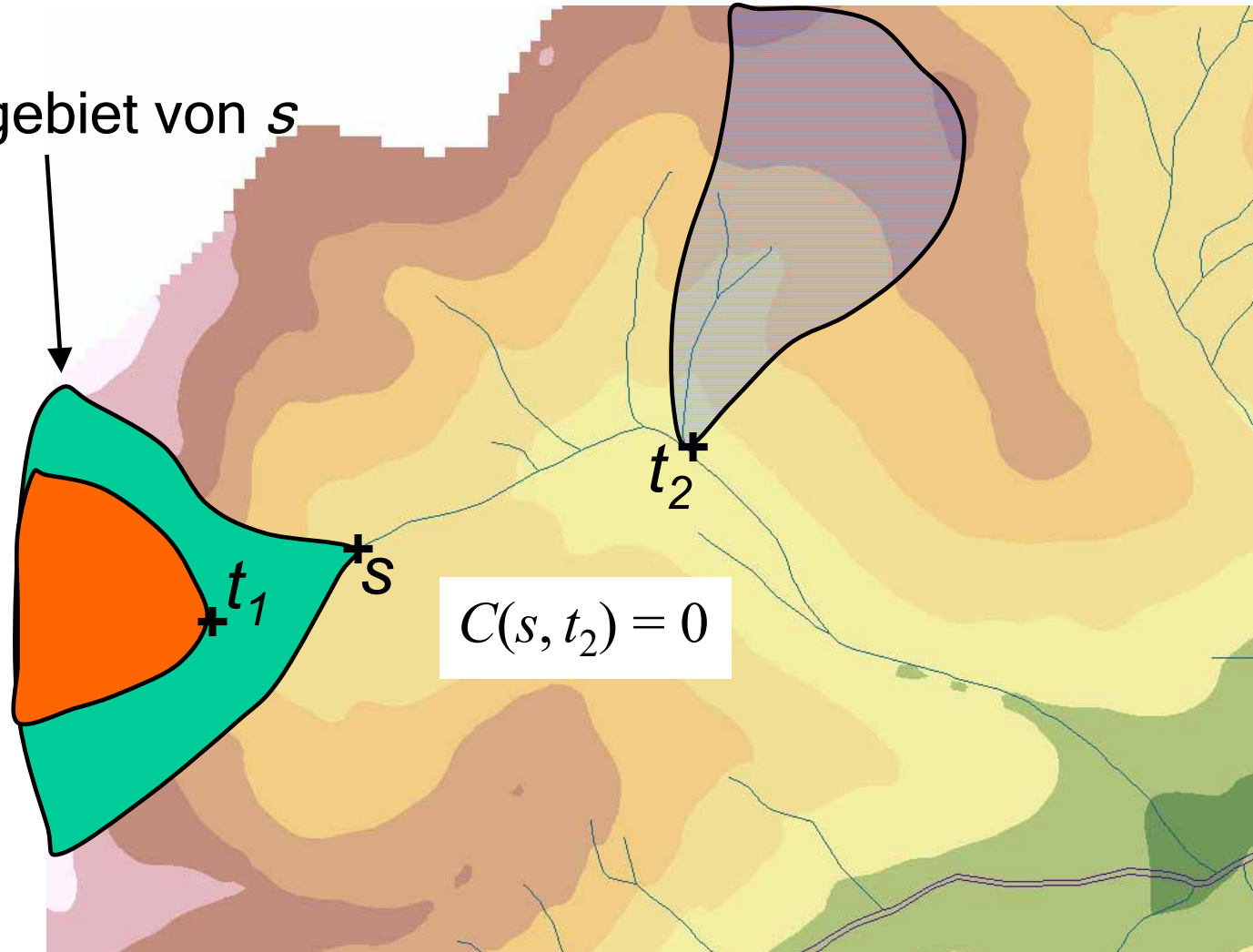


ohne Stationarität

Hydrologisch motivierte Modelle

Lokales Einzugsgebiet von s

$$C(s, t_1) > 0$$



$$C(s, t_2) = 0$$

Zusammenfassung

- Eine Methode zur GIS-basierten instationären geostatistischen Modellierung wurde vorgestellt.
- Sie führt zu qualitativ besseren Kriging-Ergebnissen als im stationären Fall.
- Prozesskenntnisse können berücksichtigt werden.

