

# Einführung in funktionale Daten

Institut für Statistik  
Ludwig-Maximilians-Universität München

Sarah Brockhaus

10.10.2014



Funktionale Daten

Einfache Statistiken für funktionale Daten

Ausblick: Glättung und Registrierung

# Funktionale Daten

- ▶ Daten, die Informationen über Funktionen enthalten
- ▶ meist Kurven, aber auch Oberflächen oder 3D-Daten möglich
- ▶ Funktionen haben einen stetigen Definitionsbereich, z.B. Zeit oder Raum
- ▶ Zentrale Annahme: zugrundeliegende Funktionen sind glatt

(Ramsay und Silverman 2006)

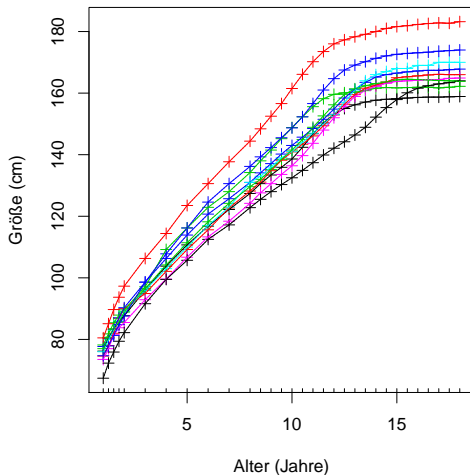
## Handschriftliches fda



Cursive handwriting samples (Ramsay und Silverman 2006)

# Wachstumskurven

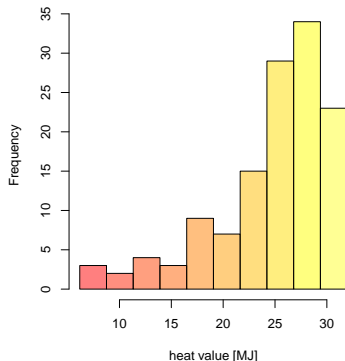
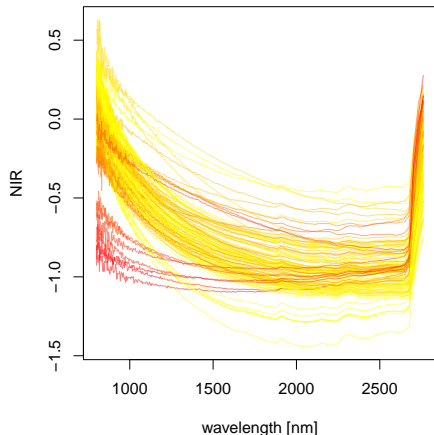
## Wachstumskurven von 10 Mädchen



Berkeley Growth Study data (Ramsay und Silverman 2006)

# Spektraldaten von fossilen Brennstoffen

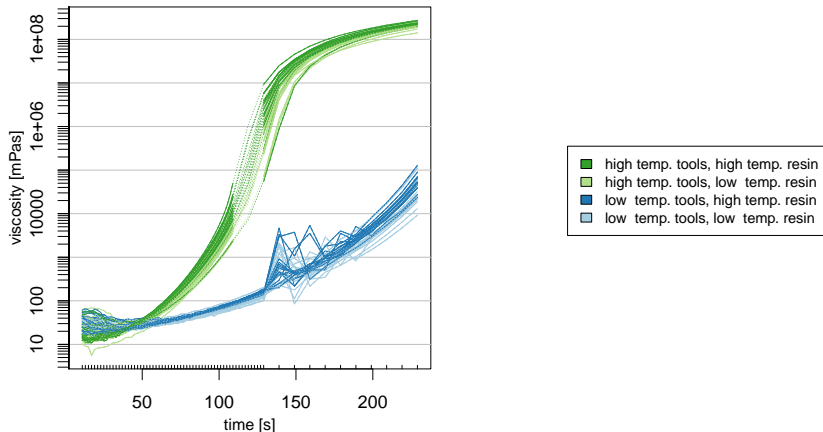
Spektraldaten von fossilen Brennstoffen zur Vorhersage des Brennwertes



Spectral data of fossil fuels (Fuchs et al. 2015)

# Viskosität von Harz

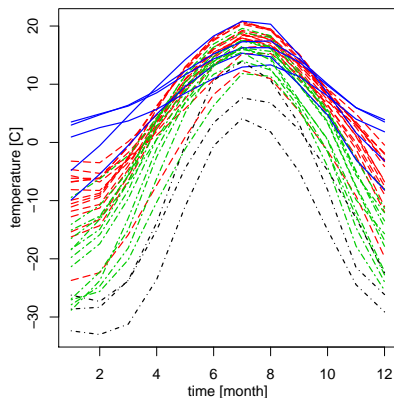
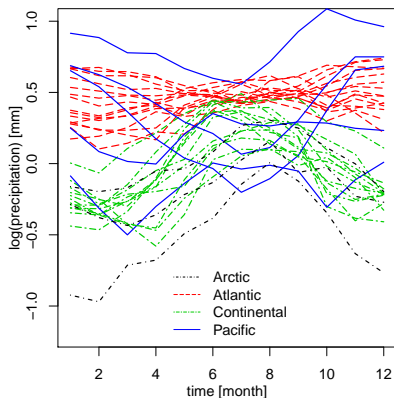
Viskosität von Harz abhängig von experimentellen Bedingungen



Viscosity of resin (Brockhaus et al. 2014)

# Kanadische Wetterdaten

z.B. Betrachte klimatischen Zusammenhang zwischen Temperatur und Niederschlag



Canadian average annual weather cycle (Ramsay und Silverman 2006)



## Mittelwert, Varianz und Kovarianz

- ▶ Betrachte funktionale Variable  $X(t)$ , mit  $t \in \mathcal{T}$  und  $\mathcal{T}$  Intervall in  $\mathbb{R}$
- ▶ Stichprobe  $x_i(t)$ ,  $i = 1, \dots, n$
- ▶ funktionaler Mittelwert:

$$\hat{\mu}_X(t) = \bar{x}(t) = n^{-1} \sum_{i=1}^n x_i(t)$$

- ▶ funktionale Varianz:

$$\hat{\sigma}_X(t) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t) - \bar{x}(t)]^2$$

- ▶ funktionale Kovarianz:

$$\hat{\sigma}_X(t_1, t_2) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t_1) - \bar{x}(t_1)][x_i(t_2) - \bar{x}(t_2)]$$

## Mittelwert, Varianz und Kovarianz

- ▶ Betrachte funktionale Variable  $X(t)$ , mit  $t \in \mathcal{T}$  und  $\mathcal{T}$  Intervall in  $\mathbb{R}$
- ▶ Stichprobe  $x_i(t)$ ,  $i = 1, \dots, n$
- ▶ funktionaler Mittelwert:

$$\hat{\mu}_X(t) = \bar{x}(t) = n^{-1} \sum_{i=1}^n x_i(t)$$

- ▶ funktionale Varianz:

$$\hat{\sigma}_X(t) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t) - \bar{x}(t)]^2$$

- ▶ funktionale Kovarianz:

$$\hat{\sigma}_X(t_1, t_2) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t_1) - \bar{x}(t_1)][x_i(t_2) - \bar{x}(t_2)]$$

## Mittelwert, Varianz und Kovarianz

- ▶ Betrachte funktionale Variable  $X(t)$ , mit  $t \in \mathcal{T}$  und  $\mathcal{T}$  Intervall in  $\mathbb{R}$
- ▶ Stichprobe  $x_i(t)$ ,  $i = 1, \dots, n$
- ▶ funktionaler Mittelwert:

$$\hat{\mu}_X(t) = \bar{x}(t) = n^{-1} \sum_{i=1}^n x_i(t)$$

- ▶ funktionale Varianz:

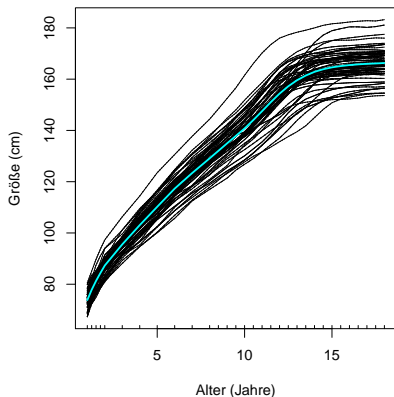
$$\hat{\sigma}_X(t) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t) - \bar{x}(t)]^2$$

- ▶ funktionale Kovarianz:

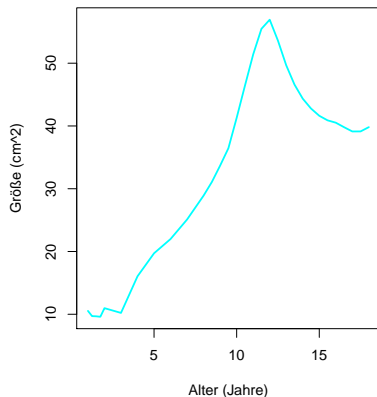
$$\hat{\sigma}_X(t_1, t_2) = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t_1) - \bar{x}(t_1)][x_i(t_2) - \bar{x}(t_2)]$$

# Beispiel Mittelwert und Varianz

Wachstumskurven von 54 Mädchen



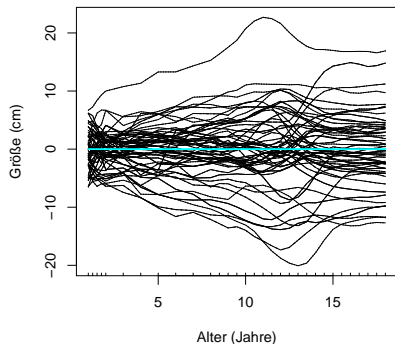
geschätzter Mittelwert



geschätzte Varianz

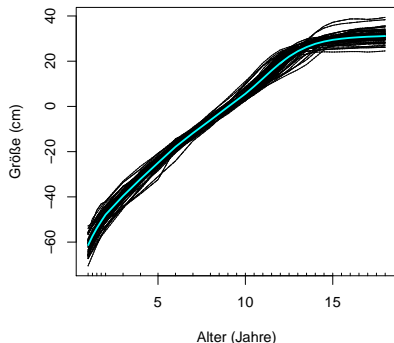
# Beispiel Mittelwert: Zwei Arten der Zentrierung

Zentriere pro Zeitpunkt



$$x_i^*(t) = x_i(t) - \bar{x}(t)$$

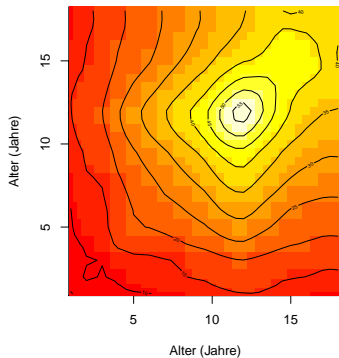
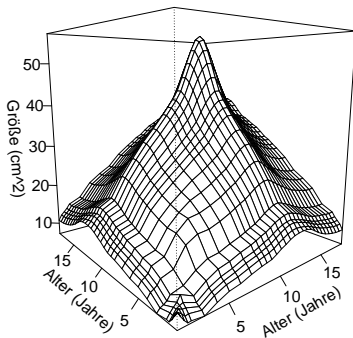
Zentriere pro Kind



$$\tilde{x}_i(t) = x_i(t) - \int x_i(t) dt$$

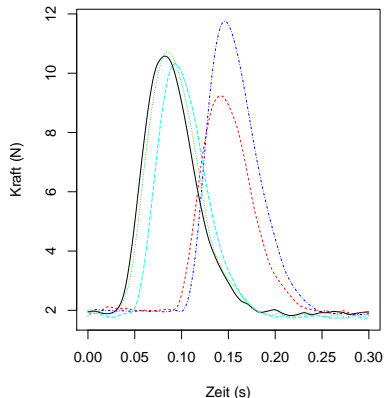
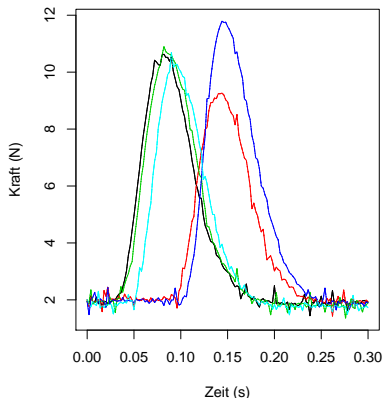
# Beispiel Kovarianzfunktion

$$\hat{\sigma}_X(t_1, t_2) = (n - 1)^{-1} \sum_{i=1}^n [x_i(t_1) - \bar{x}(t_1)][x_i(t_2) - \bar{x}(t_2)]$$



# Glättung

- ▶ funktional Variable  $x(t)$  mit Fehler beobachtet:  
 $w_i(t) = x_i(t) + \epsilon_i(t)$
- ▶ Ziel: Finde die zugrundeliegenden glatten Funktionen  $x_i(t)$



Pinch force (Ramsay und Silverman 2006)

# Glättung

- ▶ Vielzahl an Methoden zur Glättung, zum Beispiel
  - ▶ Splines (Polynom-Splines, B-Splines, P-Splines)
  - ▶ lokale Glätter (Nächste-Nachbarn, Running Mean/Median, Loess)
  - ▶ funktionale Hauptkomponentenanalyse (fPCA)
- ▶ Bias-Varianz-Trade-Off / Konflikt zwischen Datentreue und Glattheit



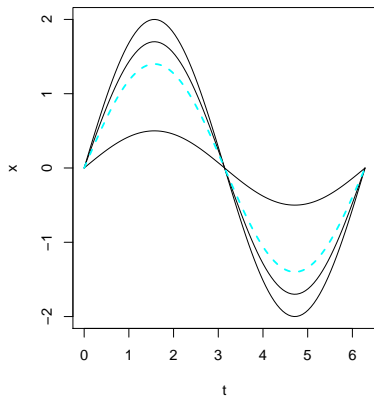
# Glättung

- ▶ Vielzahl an Methoden zur Glättung, zum Beispiel
  - ▶ Splines (Polynom-Splines, B-Splines, P-Splines)
  - ▶ lokale Glätter (Nächste-Nachbarn, Running Mean/Median, Loess)
  - ▶ funktionale Hauptkomponentenanalyse (fPCA)
- ▶ Bias-Varianz-Trade-Off / Konflikt zwischen Datentreue und Glattheit

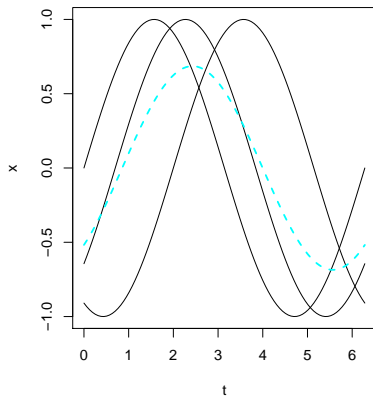
# Motivation für Registrierung

zwei Arten von Variation

- ▶ Amplitudenvariation, 'Variation in y-Richtung'



- ▶ Phasenvariation, 'Variation in x-Richtung'



- ▶ meist Interesse an Amplitudenvariation

# Registrierung

Vielzahl an Methoden zur Registrierung, zum Beispiel

- ▶ Shift Registrierung:
  - ▶ einfache lineare Transformation der  $t$ -Variable
  - ▶ gesucht  $x_i^*(t) = x_i(t + \delta_i)$
  - ▶ finde  $\delta_i$ , sodass die vertikale Abweichung aller Kurven von der geschätzten Mittelwertkurve minimal ist
- ▶ Landmark Registrierung:
  - ▶ Landmarks sind spezielle Charakteristika von Kurven, z.B. Extrema, Nullstellen
  - ▶ Kurven werden an Landmarks ausgerichtet
  - ▶ verwende streng monotone Transformationsfunktion  $h_i(t)$

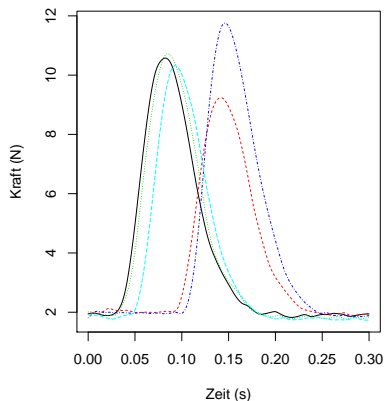
# Registrierung

Vielzahl an Methoden zur Registrierung, zum Beispiel

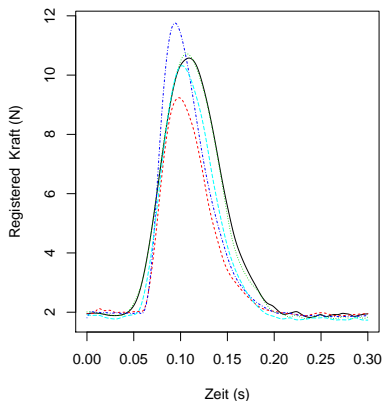
- ▶ Shift Registrierung:
  - ▶ einfache lineare Transformation der  $t$ -Variable
  - ▶ gesucht  $x_i^*(t) = x_i(t + \delta_i)$
  - ▶ finde  $\delta_i$ , sodass die vertikale Abweichung aller Kurven von der geschätzten Mittelwertkurve minimal ist
- ▶ Landmark Registrierung:
  - ▶ Landmarks sind spezielle Charakteristika von Kurven, z.B. Extrema, Nullstellen
  - ▶ Kurven werden an Landmarks ausgerichtet
  - ▶ verwende streng monotone Transformationsfunktion  $h_i(t)$

# Beispiel Shift Registrierung

Pinch force (Ramsay und Silverman 2006)







Geglättete Daten



Registrierte Daten

# Literatur

-  Brockhaus, S., Scheipl, F., Hothorn, T., & Greven, S. (2014). 'The functional linear array model.' under review.
-  Fuchs, K., Scheipl, F., & Greven, S. (2015). 'Penalized scalar-on-functions regression with interaction term.' *Computational Statistics & Data Analysis*, **81**, 38–51.
-  Scheipl, F., Staicu, A. M., & Greven, S. (2014). 'Functional additive mixed models.' *Journal of Computational and Graphical Statistics*, in print.
-  Ramsay, J. O. & Silverman, B. W. (2006), *Functional data analysis*, Springer, New York.