

Ausblick: Datenfit

Arbeiten mit Listen und Matrizen

Thomas Heim

IMN, Hochschule für Technik, FHNW

Windisch, 29. Oktober 2016

Allgemeine lineare Regression

- kombiniert lineare Algebra (Matrizenrechnung) und mehrdimensionale Analysis (partielle Ableitungen)
- Umsetzung mit Ti-nspire

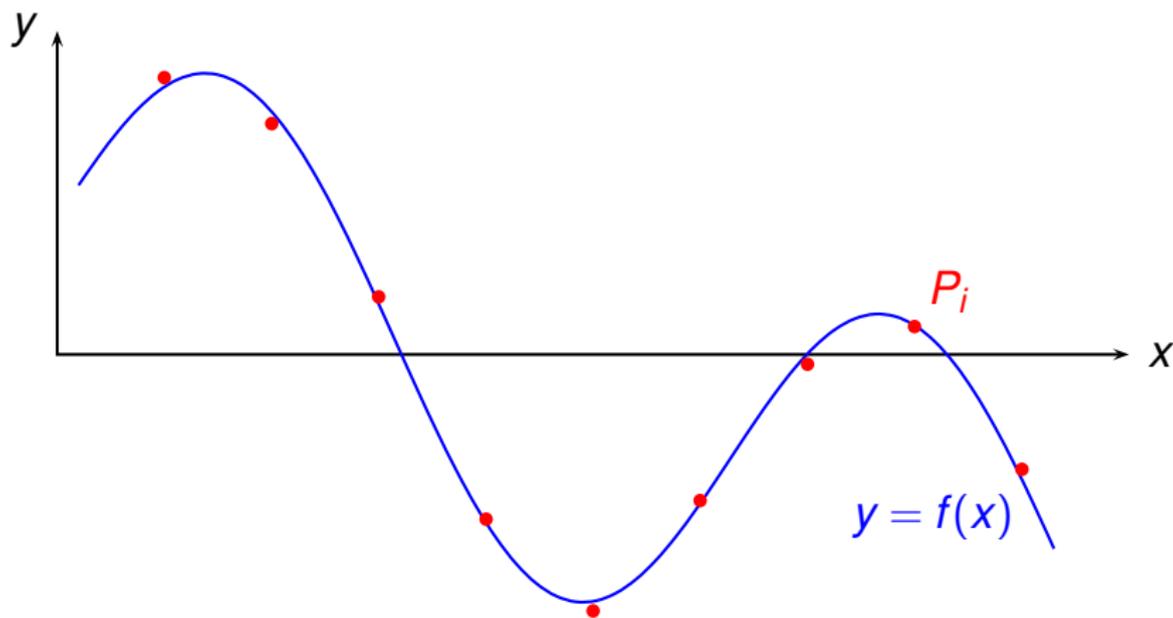
Allgemeine lineare Regression

- kombiniert lineare Algebra (Matrizenrechnung) und mehrdimensionale Analysis (partielle Ableitungen)
- Umsetzung mit Ti-nspire

mit Tool wie Matlab gehts allerdings besser

Problemstellung

Durch vorgegebene Punkte P_1, \dots, P_n soll eine optimale Kurve $y = f(x)$ gelegt werden.



Problemstellung

- Fitfunktion $f(x)$ hängt ausser von x auch von Fitparametern c_1, \dots, c_m ab

Problemstellung

- Fitfunktion $f(x)$ hängt ausser von x auch von **Fitparametern c_1, \dots, c_m** ab
- „optimale“ Fitfunktion liefert **minimale quadratische Abweichung**

$$S(c_1, \dots, c_m) = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2 \rightarrow \min$$

(least squares fitting)

Problemstellung

- Fitfunktion $f(x)$ hängt ausser von x auch von **Fitparametern c_1, \dots, c_m** ab
- „optimale“ Fitfunktion liefert **minimale quadratische Abweichung**

$$S(c_1, \dots, c_m) = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2 \quad \rightarrow \quad \min$$

(least squares fitting)

- Bedingungen für Fitparameter:

partielle Ableitungen $\frac{\partial S}{\partial c_k} = 0$ für $k = 1, \dots, m$

Lineare Regression

- Falls die Fitparameter nur **linear** in der Fitfunktion vorkommen,

$$f(x) = c_1 \cdot f_1(x) + c_2 \cdot f_2(x) + \dots + c_m \cdot f_m(x),$$

ergibt sich ein **lineares Gleichungssystem** für die c_k

- die **Basisfunktionen** $f_1(x), f_2(x), \dots, f_m(x)$ dürfen dabei beliebig kompliziert von x abhängen

Lineares Gleichungssystem

Gleichungssystem für die Fitparameter:

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n f_1(x_i) f_1(x_i) & \cdots & \sum_{i=1}^n f_1(x_i) f_m(x_i) \\ \sum_{i=1}^n f_2(x_i) f_1(x_i) & \cdots & \sum_{i=1}^n f_2(x_i) f_m(x_i) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{i=1}^n f_m(x_i) f_1(x_i) & \cdots & \sum_{i=1}^n f_m(x_i) f_m(x_i) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix} = \vec{b}$$

mit $\vec{b} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n f_1(x_i) y_i \\ \sum_{i=1}^n f_2(x_i) y_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n f_m(x_i) y_i \end{pmatrix}$

Matrizenform

Summation über Datenpunkte kann als **Matrixmultiplikation** dargestellt werden!

$$\text{Mit } F = \begin{pmatrix} f_1(x_1) & f_1(x_2) & \cdots & f_1(x_n) \\ f_2(x_1) & f_2(x_2) & \cdots & f_2(x_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_m(x_1) & f_m(x_2) & \cdots & f_m(x_n) \end{pmatrix}$$

wird das Gl.system für die Fitparameter \vec{c} zu

$$F \cdot F^T \cdot \vec{c} = F \cdot \vec{y}$$

mit den vorgegebenen y -Werten als Spaltenvektor

Implementierung mit Ti-nspire

Durch die 9 Punkte

x_j	y_j	x_j	y_j	x_j	y_j
1	5.13	4	-3.05	7	-0.18
2	4.28	5	-4.75	8	0.52
3	1.07	6	-2.71	9	-2.13

soll eine Funktion der Form

$$y = f(x) = c_1 \cdot \sin(x) + c_2 \cdot x + c_3 \cdot 1$$

gelegt werden (Sinus plus Gerade)

Arbeiten mit Listen

Basisfunktionen sind

$$f_1(x) = \sin(x), \quad f_2(x) = x, \quad f_3(x) = 1$$

Arbeiten mit Listen

Basisfunktionen sind

$$f_1(x) = \sin(x), \quad f_2(x) = x, \quad f_3(x) = 1$$

- bilden x als **Liste** (geschweifte Klammern)
und y als **Spaltenvektor**

Arbeiten mit Listen

Basisfunktionen sind

$$f_1(x) = \sin(x), \quad f_2(x) = x, \quad f_3(x) = 1$$

- bilden x als **Liste** (geschweifte Klammern) und y als **Spaltenvektor**
- wenden Basisfunktionen auf Liste x an, gibt drei Listen f_1, f_2, f_3 von Funktionswerten

Arbeiten mit Listen

Basisfunktionen sind

$$f_1(x) = \sin(x), \quad f_2(x) = x, \quad f_3(x) = 1$$

- bilden x als **Liste** (geschweifte Klammern) und y als **Spaltenvektor**
- wenden Basisfunktionen auf Liste x an, gibt drei Listen f_1, f_2, f_3 von Funktionswerten
- hängen Listen zusammen mit **augment**

Arbeiten mit Listen

Basisfunktionen sind

$$f_1(x) = \sin(x), \quad f_2(x) = x, \quad f_3(x) = 1$$

- bilden x als **Liste** (geschweifte Klammern) und y als **Spaltenvektor**
- wenden Basisfunktionen auf Liste x an, gibt drei Listen f_1, f_2, f_3 von Funktionswerten
- hängen Listen zusammen mit **augment**
- verwandeln lange Liste in Matrix F mit **list▷mat**

Fitparameter bestimmen

- bilden $M = F \cdot F^T$ und $\vec{b} = F \cdot \vec{y}$

Fitparameter bestimmen

- bilden $M = F \cdot F^T$ und $\vec{b} = F \cdot \vec{y}$
- dann sind die Fitparameter

$$\vec{c} = M^{-1} \cdot \vec{b}$$

Fitparameter bestimmen

- bilden $M = F \cdot F^T$ und $\vec{b} = F \cdot \vec{y}$
- dann sind die Fitparameter

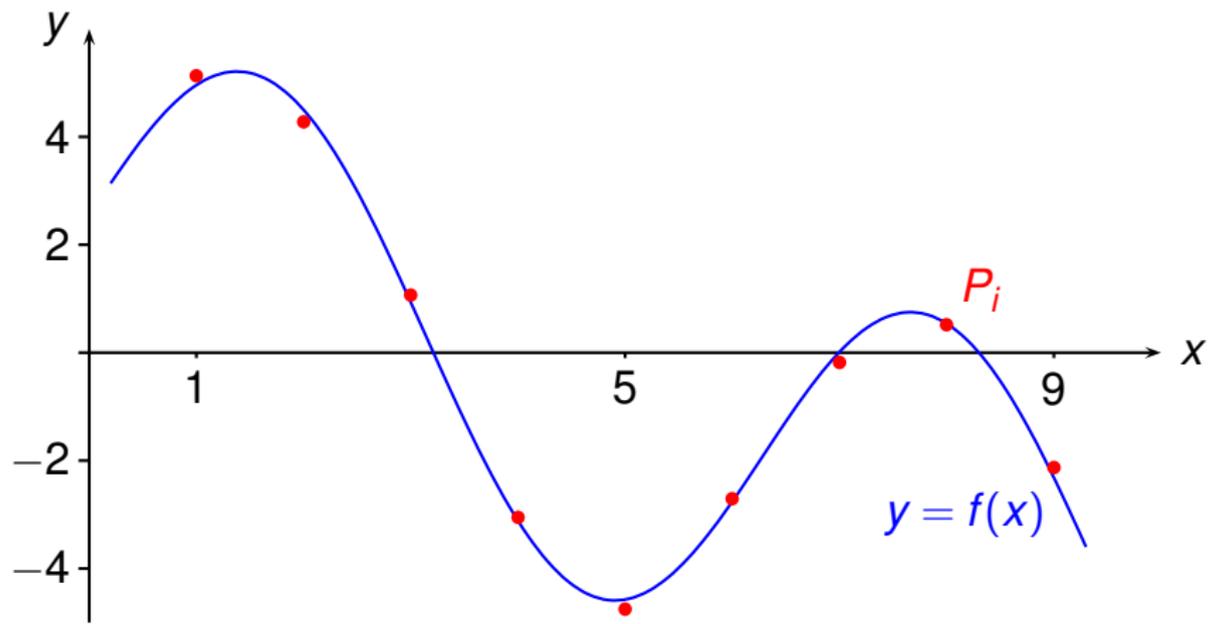
$$\vec{c} = M^{-1} \cdot \vec{b}$$

- in unserem Beispiel:

$$c_1 = 3.71815, \quad c_2 = -0.70998, \quad c_3 = 2.53991$$

$$f(x) = 3.71815 \sin(x) - 0.70998x + 2.53991$$

Grafik



Fazit

Ich verwende solche Beispiele im Unterricht, um

- verschiedene Themen zu kombinieren
(mehrdim. Diff.rechnung und lineare Algebra)
- klarzumachen, dass
 - lineare Regression nicht nur Geraden liefern muss
 - wenn immer möglich **lineare** Ausgleichsrechnung vorzuziehen ist gegenüber nicht-linearem Fitten

Fazit

Ich verwende solche Beispiele im Unterricht, um

- verschiedene Themen zu kombinieren
(mehrdim. Diff.rechnung und lineare Algebra)
- klarzumachen, dass
 - lineare Regression nicht nur Geraden liefern muss
 - wenn immer möglich **lineare** Ausgleichsrechnung vorzuziehen ist gegenüber nicht-linearem Fitten
 - ein paar zusätzliche Abstraktionsstufen, einmalig durchgeführt, zu erheblich geringerem Arbeitsaufwand in der Anwendung führen:
„solve“ ist selten die bestmögliche Antwort. . .