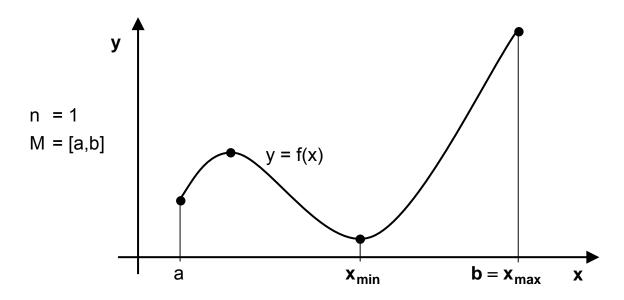
2.4 Verallgemeinerungen, Anwendungen

a) Globale Extrema

Definition:

Eine Funktion $f(\underline{x}): M \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ hat an der Stelle $\underline{x}^0 \in M$ ein globales Maximum, wenn $f(x^0) \ge f(x) \quad \forall \ x \in M$.



Allgemein gilt der Satz von Weierstrass:

Ist f(x) eine stetige Funktion auf einer beschränkten und abgeschlossenen Menge M, dann existiert das globale Maximum und Minimum von f bzgl. M.

Methodik:

- betrachte f(x) auf einer kompakten (beschränkten und abgeschlossenen) Menge, z.B. einem n-dimensionalen Quader,
- bestimme alle relativen Extrema,
- vergleiche diese mit den Werten von f auf dem Rand der Menge M.



b) Taylor-Formel

Beschreibung des Wertes einer Funktion in der Nähe eines bekannten Punktes mit Hilfe der (partiellen) Ableitungen

 $\begin{aligned} n=1: x_0 \in R, & f(x_0) \text{ und die Ableitungen } f^{(k)}(x_0) \\ & \text{bis zur Ordnung m seien gegeben, betrachten} \\ & x_0 + h \in R, \\ & f(x_0 + h) = \sum_{k=0}^m \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} \cdot h^k + R_{m+1} \end{aligned}$

n > 1:
$$\underline{x}^0 = (x_1^0, x_2^0, ..., x_n^0) \in \mathbb{R}^n$$
,
 $f(\underline{x}): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}, \qquad \underline{h} = (h_1, h_2, ..., h_n) \in \mathbb{R}^n$

die ersten und zweiten "partiellen" Ableitungen von f im Punkt $\underline{\mathbf{x}}^{\mathbf{0}}$ seien gegeben,

$$\begin{split} f\left(\underline{x}^{0} + \underline{h}\right) &= f\left(x_{1}^{0} + h_{1}, \ x_{2}^{0} + h_{2}, \ ..., \ x_{n}^{0} + h_{n}\right) \\ &= f\left(\underline{x}^{0}\right) + \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial f}{\partial x_{i}}(\underline{x}^{0}) \cdot h_{i} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} \frac{\partial^{2} f}{\partial x_{i} \partial x_{j}} \left(\underline{x}^{0}\right) \cdot h_{i} \cdot h_{j} + R \end{split}$$



c) Relative Extrema unter Nebenbedingungen

$$\begin{split} f(\underline{x}) \colon R^n \to R, & \quad g_i\left(\underline{x}\right) \colon R^n \to R, \, i=1,...,m \;, \\ & \quad \text{die partiellen Ableitungen seien stetig,} \end{split}$$

$$f(x) \rightarrow min(max)$$

unter den Bedingungen

$$g_1(\underline{x}) = 0$$

$$g_2(\underline{x}) = 0$$

$$\vdots$$

$$g_m(\underline{x}) = 0$$

Wir betrachten für die Lagrange-Funktion

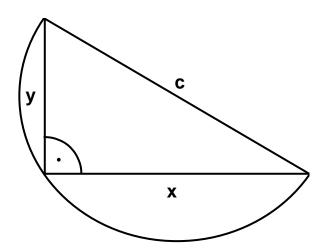
$$L(\underline{x}, \underline{\lambda}) := f(\underline{x}) + \lambda_1 g_1(\underline{x}) + \dots + \lambda_m g_m(\underline{x})$$

die notwendigen Bedingungen für ein lokales Extremum:

$$\begin{split} \frac{\partial L}{\partial x_i} &= 0 \qquad , \text{ für } i = 1, ..., n, \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda_i} &= 0 \qquad , \text{ für } j = 1, ..., m \end{split}$$

und lösen dieses Gleichungssystem.

Beispiel:



Für welche x, y ist die Fläche des Dreiecks maximal bei gegebener Hypotenuse c?

$$f(x,y) = \frac{x \cdot y}{2} \rightarrow max$$

unter der Bedingung $x^2 + y^2 = c^2$

$$L(x, y, \lambda) = \frac{x \cdot y}{2} + \lambda \cdot (x^2 + y^2 - c^2)$$

$$\frac{\partial L}{\partial x} = \frac{y}{2} + 2 \lambda x = 0 \qquad (1)$$

$$\frac{\partial L}{\partial y} = \frac{x}{2} + 2 \lambda y = 0 \qquad (2)$$

$$(1) \quad \rightarrow \quad \lambda = -\frac{y}{4x}$$

in (2) einsetzen:
$$\frac{x}{2} - \frac{y^2}{2x} = 0 \rightarrow x^2 = y^2$$

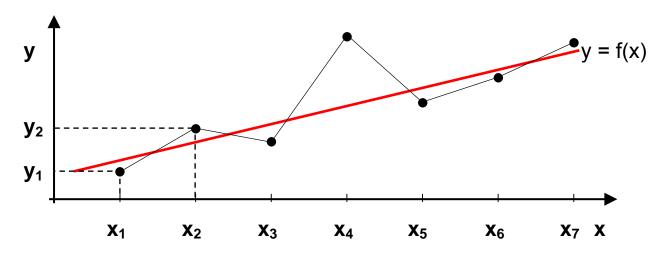
mit
$$x^2 + y^2 = c^2$$
 $(\frac{\partial L}{\partial \lambda} = 0)$ folgt $x^2 = y^2 = \frac{c^2}{2}$,

d.h. x = y (gleichschenkliges Dreieck).

d) Trend und Regressionsanalyse

- Untersuchung des Verhaltens bzw. der Änderung bestimmter
 Daten oder Werte ökonomische, biologische u.a.
 - z.B. Bruttosozialprodukt, Spareinlagen, jährlicher Milchverbrauch der Bevölkerung u.ä.
- Aufstellung von Zeitreihen:

Jahr x	1994	1995	1996	1997	1998	1999	2000
Daten y	y ₁	y ₂	y ₃	y ₄	y ₅	y ₆	y ₇



Gesucht: funktionale "Abhängigkeit" der Größe y von der Größe x

- Verschiedene Funktionsmodelle sind möglich:
 - Annahme eines **linearen** Zusammenhangs; gesucht ist also eine lineare Funktion y = ax + b, so dass die gegebenen Punkte "in der Nähe der Funktion liegen", d.h. gesucht sind die Parameter a und b; solch eine Funktion heißt lineare Trendfunktion (man spricht auch von Anpassung der Daten, fitting bzw. Ausgleichsrechnung).



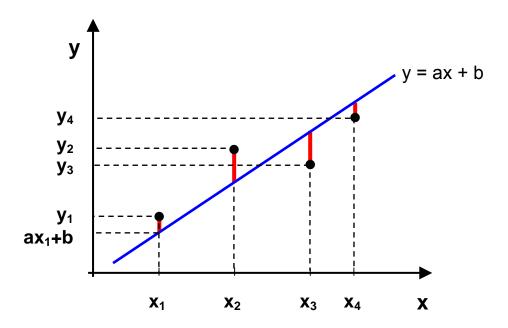
- Annahme: die gesuchte Funktion ist ein Polynom

$$y = \sum_{i=0}^n a_i x^i,$$

d.h. gesucht sind n, a₀, a₁, ..., a_n;

- n = 2 quadratische Anpassung
- n = 3 kubische Anpassung.
- Gesucht ist eine gute Anpassung durch eine **Exponential- funktion** (z.B. bei großem Wachstum) y = a·e^{bx}, d.h. gesucht sind die entsprechenden Parameter a und b.
- Bisher haben wir Zeitschritte x₁, x₂, x₃, ..., mit gleichen Abständen betrachtet (z.B. jährliche Messungen).⇒ Trend
 Jetzt betrachten wir zwei Merkmale (Zufallsgrößen) x und y.
 - ⇒ Regression
 - z.B.(1) x Gewicht eines Tieres einer Population y Größe des Tieres. Wir sprechen von einer Stichprobe x_i , y_i für i = 1, 2, ..., k
 - (2) x Niederschlagsmengey Ertrag einer Agrarkultur (ZR).

Frage: Besteht ein Zusammenhang zwischen x und y?
Welcher Art ist dieser Zusammenhang, etwa linear?



Wir haben damit eine Funktion von zwei Variablen (a ist der Anstieg und b ist der Schnittpunkt mit der y-Achse der gesuchten Geraden y = ax + b), die zu minimieren ist:

$$F = F(a,b) = \sum_{i=1}^{n} (y_1 - ax_i - b)^2 \rightarrow min.$$

Methode der kleinsten Quadrate

$$F(a,b) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - a \cdot x_i - b)^2 \rightarrow Min$$

bei gegebener Stichprobe x_i , y_i für i = 1,...,n

$$\begin{split} &\frac{\partial F}{\partial b} = \sum_{i=1}^{n} 2(y_i - ax_i - b) \cdot (-1) = -2\sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b) \\ &-2\sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b) = 0 \\ &\sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b) = 0 \\ &\sum_{i=1}^{n} y_i - \sum_{i=1}^{n} ax_i - \sum_{i=1}^{n} b = 0 \\ &\sum_{i=1}^{n} b = n \cdot b \\ &\sum_{i=1}^{n} y_i - a\sum_{i=1}^{n} x_i = nb \\ &b = \overline{y} - a\overline{x} \end{split} \qquad |x = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i \quad \overline{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i \quad \text{Mittelwerte} \end{split}$$

Die Gerade y=ax+b geht durch den Punkt $(\overline{x}, \overline{y})$



$$F(a,b) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - a \cdot x_i - b)^2 \rightarrow Min$$

$$\frac{\partial F}{\partial a} = \sum_{i=1}^{n} 2(y_i - ax_i - b) \cdot (-x_i) = -2\sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b)x_i$$

$$-2\sum_{i=1}^{n}(y_{i}-ax_{i}-b)x_{i}=0 \qquad |:(-2)$$

$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b)x_i = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_{i} x_{i} - \sum_{i=1}^{n} a x_{i}^{2} - \sum_{i=1}^{n} b x_{i} = \sum_{i=1}^{n} y_{i} x_{i} - a \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - b \sum_{i=1}^{n} x_{i} = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_{i} x_{i} - a \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - (\overline{y} - a \overline{x}) \sum_{i=1}^{n} x_{i} = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_{i} x_{i} - \overline{y} \sum_{i=1}^{n} x_{i} = a \left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - \overline{x} \sum_{i=1}^{n} x_{i} \right) \ \left| : \left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - \overline{x} \sum_{i=1}^{n} x_{i} \right) \right|$$

$$a = \frac{\sum\limits_{i=1}^{n} y_i x_i - \overline{y} \sum\limits_{i=1}^{n} x_i}{\left(\sum\limits_{i=1}^{n} x_i^2 - \overline{x} \sum\limits_{i=1}^{n} x_i\right)} \qquad b = \overline{y} - \frac{\sum\limits_{i=1}^{n} y_i x_i - \overline{y} \sum\limits_{i=1}^{n} x_i}{\left(\sum\limits_{i=1}^{n} x_i^2 - \overline{x} \sum\limits_{i=1}^{n} x_i\right)} \cdot \overline{x}$$

$$a = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2}, \quad y = \overline{y} + a(x - \overline{x})$$

Überprüfung der hinreichenden Bedingung

$$\frac{\partial^2 F}{\partial a \partial a} = 2 \sum_{i=1}^n {x_i}^2 > 0 \qquad \qquad \frac{\partial^2 F}{\partial a \partial b} = \frac{\partial^2 F}{\partial b \partial a} = 2 \sum_{i=1}^n x_i \qquad \frac{\partial^2 F}{\partial b \partial b} = 2n$$

$$D = 2\sum_{i=1}^{n} x_i^2 \cdot 2n - 4(\sum_{i=1}^{n} x_i)^2 = 4n \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - \frac{1}{n}(\sum_{i=1}^{n} x_i)(\sum_{i=1}^{n} x_i)\right)$$

$$= 4n \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - \overline{x} \cdot \sum_{i=1}^{n} x_i \right)$$

$$= 4n \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - n \cdot \overline{x}^2 \right) \mid siehe(*)$$

$$= 4n \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2 \right) > 0$$

$$(*) \qquad \sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2} = \sum_{i=1}^{n} (x_{i}^{2} - 2x_{i}\overline{x} + \overline{x}^{2}) = \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - 2\overline{x} \sum_{i=1}^{n} x_{i} + n\overline{x}^{2}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - 2\overline{x} \cdot n\overline{x} + n\overline{x}^{2} = \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - 2n\overline{x}^{2} + n\overline{x}^{2} = \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - n\overline{x}^{2}$$

