

Die Regressionsgerade einer Punktwolke  $A_i(x_i/y_i)$ ,  $1 \leq i \leq n$

Definition:

Die Regressionsgerade geht durch den Schwerpunkt  $M(\bar{x}/\bar{y})$  der Punktwolke.

Ihre Steigung  $m$  ist dadurch bestimmt, dass die Summe der quadratischen Abweichungen

$\sum_{i=1}^n [g(x_i) - y_i]^2$  minimal ist.

Satz:

Die Regressionsgerade bezüglich  $y$  hat die Steigung  $m = \frac{\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \cdot \bar{x}^2}$

und den  $y$ -Achsenabschnitt  $b = \bar{y} - m \cdot \bar{x}$ .

Beweis:

$M(\bar{x}/\bar{y}) \in g \Rightarrow g(x) = m \cdot (x - \bar{x}) + \bar{y} = m \cdot x - m \cdot \bar{x} + \bar{y} = m \cdot x + \bar{y} - m \cdot \bar{x}$ , also  $b = \bar{y} - m \cdot \bar{x}$ .

$$\sum_{i=1}^n [g(x_i) - y_i]^2 = \sum_{i=1}^n [m \cdot (x_i - \bar{x}) + \bar{y} - y_i]^2 = \sum_{i=1}^n [m \cdot (x_i - \bar{x}) - (y_i - \bar{y})]^2$$

$$= \sum_{i=1}^n [m^2 \cdot (x_i - \bar{x})^2 - 2 \cdot m \cdot (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y}) + (y_i - \bar{y})^2]$$

$$= m^2 \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 - 2 \cdot m \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y}) + \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 \quad \text{minimal (nach } m \text{ ableiten)}$$

$$\Rightarrow 2 \cdot m \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 - 2 \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y}) = 0 \Leftrightarrow 2 \cdot m \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = 2 \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y})$$

$$\Leftrightarrow m = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n [x_i \cdot y_i - x_i \cdot \bar{y} - \bar{x} \cdot y_i + \bar{x} \cdot \bar{y}]}{\sum_{i=1}^n [x_i^2 - 2 \cdot x_i \cdot \bar{x} + \bar{x}^2]} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - \bar{y} \cdot \sum_{i=1}^n x_i - \bar{x} \cdot \sum_{i=1}^n y_i + n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \cdot \bar{x} \cdot \sum_{i=1}^n x_i + n \cdot \bar{x}^2}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - n \cdot \bar{y} \cdot \left(\frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n x_i\right) - n \cdot \bar{x} \cdot \left(\frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n y_i\right) + n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \cdot n \cdot \bar{x} \cdot \left(\frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n x_i\right) + n \cdot \bar{x}^2} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y} - n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y} + n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \cdot n \cdot \bar{x} \cdot \bar{x} + n \cdot \bar{x}^2}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - n \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \cdot \bar{x}^2} \quad \text{qed.}$$