

Beziehungen zw. den Daten.

A1. $z_x = \frac{x - \bar{x}}{\sigma_x}$ $z_y = \frac{y - \bar{y}}{\sigma_y}$ Standardisierung

A2. Stichprobenkorrelation: $r_{xy} = \frac{1}{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sigma_x \sigma_y}$

A3. Korrelationsmatrix (heatmap). s. 2. Semester.

A4. Hypothesentest & Konfidenzintervall von Pearson.

Test $H_0 : \rho = 0$ ✓

• Fisher-z-Transformation (Konfidenzintervall für ρ)

95% KI $\rightarrow z [-\sigma, \sigma]$



A5. Rangbasierte Maße: Spearman & Kendall.

• Spearman: ρ_s : Pearson-Korrelation der Ränge

$$\rho_s = 1 - \frac{6 \sum d_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

d_i : Rangdifferenz

• Kendall: $\tau = \frac{C - D}{\binom{n}{2}}$ C: Anzahl Konkordante
D: " diskordante

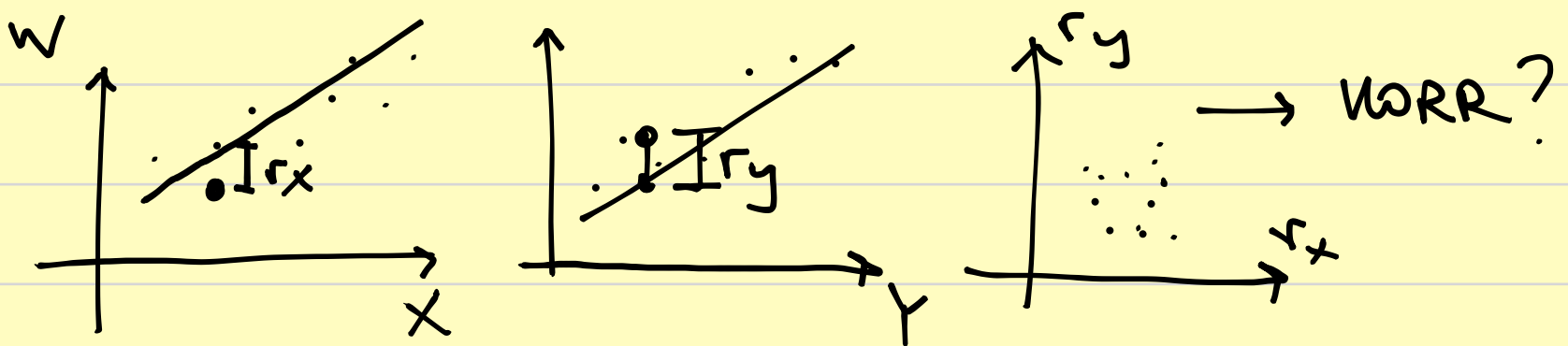
A6. Partielle Korrelationen.

Ziel. Zusammenhang zw. X und Y gegeben weiterer Variablen W (Vektor).

(i) Residual-Methode: Regression X auf $W \rightarrow$
 \rightarrow ermittle ich Residuen r_x

Regression Y auf $W \rightarrow$ Residuen r_y

Korrelation zw. r_x und r_y



A8. Simpson-Paradoxon (Aggregation kann Trend umkehren).

Zwei Gruppen $G \in \{A, B\}$.

Innerhalb der Gruppen A, B gilt Y steigt mit X .

Wenn sich die Gruppen stark in Mittelwerten

$E[X]$, $E[Y]$ und Anteilen unterscheiden,

kann die aggregierte Steigung negativ werden.

A9. Nicht lineare Abhängigkeiten.

- Pearson misst lineare Abhängigkeiten.

- Mutual Information:

$$I(X, Y) = E \left[\log \frac{p_{XY}}{p_X p_Y} \right] \geq 0$$

$= 0 \leftrightarrow \text{Unabhängig}$

