

Blatt 9

22

x_1 mit σ_{x_1} und x_2 mit σ_{x_2} gemessen, keine Korrelation.

a)

$$x = az + b$$

Berechnung mit gewichteter Methode der kleinsten Quadrate:

Lösungen für die Geradengleichung sind:

$$\hat{a} = \begin{pmatrix} b \\ a \end{pmatrix} = (A^T W A)^{-1} A^T W \vec{x}$$

$$V(\hat{a}) = (A^T W A)^{-1} \quad \text{Kovarianzmatrix}$$

Dabei ist

$$W = (V(\vec{x}))^{-1} = \begin{pmatrix} 1/\sigma_{x_1}^2 & 0 \\ 0 & 1/\sigma_{x_2}^2 \end{pmatrix} \quad \text{Fehler ohne Korrelation}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & z_1 \\ 1 & z_2 \end{pmatrix}$$

Berechne nun

$$\begin{aligned} A^T W A &= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ z_1 & z_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/\sigma_{x_1}^2 & 0 \\ 0 & 1/\sigma_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & z_1 \\ 1 & z_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1/\sigma_{x_1}^2 & 1/\sigma_{x_2}^2 \\ \frac{z_1}{\sigma_{x_1}^2} & \frac{z_2}{\sigma_{x_2}^2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & z_1 \\ 1 & z_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{1}{\sigma_{x_2}^2} & \frac{z_1}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{z_2}{\sigma_{x_2}^2} \\ \frac{z_1}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{z_2}{\sigma_{x_2}^2} & \frac{z_1^2}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{z_2^2}{\sigma_{x_2}^2} \end{pmatrix} \quad \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} S_1 & S_z \\ S_z & S_{zz} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$A^T W \vec{x} = \begin{pmatrix} 1/\sigma_{x_1}^2 & 1/\sigma_{x_2}^2 \\ \frac{z_1}{\sigma_{x_1}^2} & \frac{z_2}{\sigma_{x_2}^2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{x_1}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{x_2}{\sigma_{x_2}^2} \\ \frac{z_1 x_1}{\sigma_{x_1}^2} + \frac{z_2 x_1}{\sigma_{x_2}^2} \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} S_x \\ S_{xz} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{a} = \frac{1}{S_1 S_{zz} - S_z^2} \begin{pmatrix} S_{zz} & -S_z \\ -S_z & S_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} S_x \\ S_{xz} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow b = \frac{1}{s_1 s_{zz} - s_z^2} (s_{zz} s_x - s_z s_{xz}) = \frac{s_{zz} s_x - s_z s_{xz}}{s_1 s_{zz} - s_z^2}$$

$$\Rightarrow a = \frac{-s_z s_x + s_1 s_{xz}}{s_1 s_{zz} - s_z^2}$$

Damit ergibt sich die Geradengleichung

$$x = b + az = \frac{1}{s_1 s_{zz} - s_z^2} \left(s_{zz} s_x - s_z s_{xz} + z (s_1 s_{xz} - s_z s_x) \right)$$

Die Kovarianzmatrix ist:

$$V(\vec{a}) = \frac{1}{s_1 s_{zz} - s_z^2} \begin{pmatrix} s_{zz} & -s_z \\ -s_z & s_1 \end{pmatrix}$$

Der Korrelationskoeffizient ist:

$$\rho = \frac{\text{cov}(x, y)}{\sqrt{\text{Var}(x) \text{Var}(y)}} = \frac{-s_z}{\sqrt{s_{zz} s_1}}$$

⑥

Einsetzen in Geradengleichung:

$$x_3 = \frac{1}{s_1 s_{zz} - s_z^2} \left((-s_z s_x + s_1 s_{xz}) z_3 + s_{zz} s_x - s_z s_{xz} \right)$$

Fehler folgt aus Fehlerfortpflanzung:

$$\begin{aligned} \sigma_{x_3} &= \sqrt{\left| \frac{\partial f}{\partial a} \right|^2 \sigma_a^2 + \left| \frac{\partial f}{\partial b} \right|^2 \sigma_b^2 + 2 \frac{\partial f}{\partial a} \frac{\partial f}{\partial b} \text{cov}(a, b)} \\ &= \sqrt{\frac{1}{s_1 s_{zz} - s_z^2} \left(z_3^2 s_1 + s_{zz} - 2 z_3 s_z \right)} \end{aligned}$$

⑦

Ohne Korrelation ist $s_z = 0$

$$\Rightarrow \sigma_{x_3} = \sqrt{\frac{z_3^2 s_1 + s_{zz}}{s_1 s_{zz}}} = \sqrt{\frac{z_3^2}{s_{zz}} + \frac{1}{s_1}}$$

23

- a) Testen, ob $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ erwartungstreu für μ ist. Dann müsste gelten:

$$E(\bar{X}) = \mu$$

$$\begin{aligned} E(\bar{X}) &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu \\ &= \frac{1}{n} n \mu \\ &= \mu \end{aligned}$$

$\Rightarrow \bar{X}$ ist erwartungstreu für μ .

b) $E((\bar{X} - \mu)^2) = \text{Var}(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$

erster Teil: $\text{Var}(\bar{X}) = E((\bar{X} - \mu)^2)$ Entspricht der Definition der Varianz mit $X = \bar{X}$

zweiter Teil:

$$\begin{aligned} \text{Var}(\bar{X}) &= \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) \\ &= \frac{1}{n^2} n \text{Var}(X) \\ &= \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

c) $S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ erwartungstreue Schätzfunktion für σ^2 ?

$$E(S_0^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E((X_i - \mu)^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{n}{n} \sigma^2 = \sigma^2$$

S_0^2 ist ein erwartungstreuer Schätzer für σ^2 .

① $S_1'^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ erwartungstreue Schätzfunktion für σ^2 ?

$$\begin{aligned}
 E(S_1'^2) &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu - (\bar{x} - \mu))^2\right) \\
 &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left((x_i - \mu)^2 - 2(x_i - \mu)(\bar{x} - \mu) + (\bar{x} - \mu)^2\right)\right) \quad \left| \begin{array}{l} \bar{x} - \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu \\ = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) \end{array} \right. \\
 &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - \frac{2}{n} (\bar{x} - \mu) \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) + (\bar{x} - \mu)^2\right) \\
 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E((x_i - \mu)^2) - 2 E((\bar{x} - \mu)^2) + E((\bar{x} - \mu)^2) \\
 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma^2 - \text{Var}(\bar{x}) \\
 &= \left(1 - \frac{1}{n}\right) \sigma^2 \neq \sigma^2
 \end{aligned}$$

S_1' ist also nicht erwartungstreu für σ^2 .

Erwartungstreu ist hingegen $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$:

$$\begin{aligned}
 E(S^2) &= E\left(\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n ((x_i - \mu)^2 - 2(x_i - \mu)(\bar{x} - \mu) + (\bar{x} - \mu)^2)\right) \\
 &= E\left(\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - \frac{2n}{n-1} (\bar{x} - \mu)^2 + \frac{n}{n-1} (\bar{x} - \mu)^2\right) \\
 &= E\left(\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 - \frac{n}{n-1} (\bar{x} - \mu)^2\right) \\
 &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \text{Var}(x_i) - \frac{n}{n-1} \text{Var}(\bar{x}) \\
 &= \frac{n}{n-1} \sigma^2 - \frac{1}{n-1} \sigma^2 \\
 &= \frac{n-1}{n-1} \sigma^2 = \sigma^2 \quad \square
 \end{aligned}$$