

2) a)

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 10 \\ 1 & 5 & 7 \\ 1 & -2 & 3 \\ 1 & 1 & -12 \\ 1 & -5 & 21 \\ 1 & -2 & -29 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} 120 \\ 108 \\ 92 \\ 61 \\ 198 \\ 21 \end{pmatrix}$$

erhält man

$$\mathbf{X}^T \mathbf{y} = \begin{pmatrix} 600 \\ -255 \\ 5049 \end{pmatrix}$$

und

$$(\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} = \begin{pmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & 68 & 0 \\ 0 & 0 & 1584 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{6} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{68} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{1584} \end{pmatrix}.$$

Damit ergibt sich

$$\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y} = \begin{pmatrix} \frac{1}{6} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{68} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{1584} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 600 \\ -255 \\ 5049 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 100 \\ -3,75 \\ 3,1875 \end{pmatrix}.$$

Mithilfe von  $\hat{\boldsymbol{\beta}}$  erhält man für die Residuen

$$\begin{aligned} \hat{\boldsymbol{\varepsilon}} = \begin{pmatrix} \hat{\varepsilon}_1 \\ \hat{\varepsilon}_2 \\ \hat{\varepsilon}_3 \\ \hat{\varepsilon}_4 \\ \hat{\varepsilon}_5 \\ \hat{\varepsilon}_6 \end{pmatrix} &= \mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}} = \mathbf{y} - \mathbf{X} \hat{\boldsymbol{\beta}} = \begin{pmatrix} 120 \\ 108 \\ 92 \\ 61 \\ 198 \\ 21 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 3 & 10 \\ 1 & 5 & 7 \\ 1 & -2 & 3 \\ 1 & 1 & -12 \\ 1 & -5 & 21 \\ 1 & -2 & -29 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 100 \\ -3,75 \\ 3,1875 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 120 \\ 108 \\ 92 \\ 61 \\ 198 \\ 21 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 120,625 \\ 103,5625 \\ 117,0625 \\ 58 \\ 185,6875 \\ 15,0625 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 0,625 \\ 4,4375 \\ -25,0625 \\ 3 \\ 12,3125 \\ 5,9375 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

und damit

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{6 - (2 + 1)} \sum_{i=1}^6 (y_i - \hat{y}_i)^2 = \frac{1}{6 - (2 + 1)} \sum_{i=1}^6 \hat{\varepsilon}_i^2 \approx 281,3542.$$

4) a) / b)

a) Es gilt

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 6 \\ 1 & 3 \\ 1 & 12 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} 10 \\ 13 \\ 13 \\ 5 \\ 30 \\ 9 \end{pmatrix}.$$

Daraus folgt:

$$\begin{aligned} \hat{\beta} &= (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y} \\ &= \left( \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 7 & 6 & 3 & 12 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 6 \\ 1 & 3 \\ 1 & 12 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \right)^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 7 & 6 & 3 & 12 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 10 \\ 13 \\ 13 \\ 5 \\ 30 \\ 9 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 6 & 37 \\ 37 & 279 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 80 \\ 630 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{305} \begin{pmatrix} 279 & -37 \\ -37 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 80 \\ 630 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -3,2459 \\ 2,6885 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

b) Für die standardisierten Residuen gilt

$$r_i = \frac{\hat{\varepsilon}_i}{\hat{\sigma} \sqrt{1 - h_{ii}}}.$$

Mit

$$\hat{\varepsilon} = \begin{pmatrix} \hat{\varepsilon}_1 \\ \hat{\varepsilon}_2 \\ \hat{\varepsilon}_3 \\ \hat{\varepsilon}_4 \\ \hat{\varepsilon}_5 \\ \hat{\varepsilon}_6 \end{pmatrix} = \mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}} = \mathbf{y} - \mathbf{X} \hat{\beta} = \begin{pmatrix} 10 \\ 13 \\ 13 \\ 5 \\ 30 \\ 9 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 6 \\ 1 & 3 \\ 1 & 12 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -3,2459 \\ 2,6885 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 13 \\ 13 \\ 5 \\ 30 \\ 9 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 10,1966 \\ 15,5736 \\ 12,8851 \\ 4,8196 \\ 29,0161 \\ 7,5081 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0,1966 \\ -2,5736 \\ 0,1149 \\ 0,1804 \\ 0,9839 \\ 1,4919 \end{pmatrix}.$$

erhält man für den Schätzer von  $\sigma^2$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{6 - (1 + 1)} \sum_{i=1}^6 (y_i - \hat{y}_i)^2 = \frac{1}{6 - (1 + 1)} \sum_{i=1}^6 \hat{\varepsilon}_i^2 = 2,4754.$$

Des Weiteren ergibt sich für die Hat-Matrix  $\mathbf{H}$ :

$$\begin{aligned} \mathbf{H} = \mathbf{X} (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T &= \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 6 \\ 1 & 3 \\ 1 & 12 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \frac{1}{305} \begin{pmatrix} 279 & -37 \\ -37 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 7 & 6 & 3 & 12 & 4 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{305} \begin{pmatrix} 94 & -7 \\ 20 & 5 \\ 57 & -1 \\ 168 & -19 \\ -165 & 35 \\ 131 & -13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 7 & 6 & 3 & 12 & 4 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{305} \begin{pmatrix} 59 & 45 & 52 & 73 & 10 & 66 \\ 45 & 55 & 50 & 35 & 80 & 40 \\ 52 & 50 & 51 & 54 & 45 & 53 \\ 73 & 35 & 54 & 111 & -60 & 92 \\ 10 & 80 & 45 & -60 & 255 & -25 \\ 66 & 40 & 53 & 92 & -25 & 79 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Damit resultiert für die standardisierten Residuen:

$$\begin{aligned}r_1 &= \frac{\hat{\varepsilon}_1}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{11}}} = \frac{-0,1966}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{59}{305}}} \approx -0,1391 \\r_2 &= \frac{\hat{\varepsilon}_2}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{22}}} = \frac{-2,5736}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{55}{305}}} \approx -1,8067 \\r_3 &= \frac{\hat{\varepsilon}_3}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{33}}} = \frac{0,1149}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{51}{305}}} \approx 0,0800 \\r_4 &= \frac{\hat{\varepsilon}_4}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{44}}} = \frac{0,1804}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{111}{305}}} \approx 0,1438 \\r_5 &= \frac{\hat{\varepsilon}_5}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{55}}} = \frac{0,9839}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{255}{305}}} \approx 1,5445 \\r_6 &= \frac{\hat{\varepsilon}_6}{\hat{\sigma}\sqrt{1-h_{66}}} = \frac{1,4919}{\sqrt{2,4754}\sqrt{1-\frac{79}{305}}} \approx 1,1016\end{aligned}$$