

1. Aufgabe

$$1.1 \quad n = 2: \quad y_j = (1 \quad z_j) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} + w_j \quad \Rightarrow \quad \underline{y} = C\underline{x} + \underline{w} = \begin{pmatrix} 1 & z_1 \\ 1 & z_2 \\ 1 & z_3 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & z_N \end{pmatrix} \underline{x} + \underline{w}$$

$$N = 4: \quad C = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$$

$$1.2 \quad f(\hat{\underline{x}}) = \frac{1}{2}(\hat{\underline{x}}^T C^T C \hat{\underline{x}} - 2\underline{y}^T C \hat{\underline{x}} + \underline{y}^T \underline{y})$$

$$\text{OB1: } \nabla_{\hat{\underline{x}}} f(\underline{x}^*) = \underline{0}$$

$$\nabla_{\hat{\underline{x}}} f(\underline{x}^*) = C^T C \underline{x}^* - (\underline{y}^T C)^T$$

$$\Rightarrow \underline{x}^* = C^+ \underline{y} \text{ mit } C^+ = (C^T C)^{-1} C^T$$

Pseudoinverse C^+ minimiert quadratischen Fehler!

$$1.3 \quad \nabla_{\hat{\underline{x}} \hat{\underline{x}}}^2 f(\hat{\underline{x}}) = C^T C > 0 \Rightarrow \text{Minimum}$$

1.4 Durch Einsetzen von C in das Ergebnis von 1.2:

$$\underline{x}^* = \begin{pmatrix} 99 \\ 0,8 \end{pmatrix}$$

$$1.5 \quad L(\hat{\underline{x}}, \underline{\lambda}) = \frac{1}{2}(\hat{\underline{x}}^T C^T C \hat{\underline{x}} - 2\underline{y}^T C \hat{\underline{x}} + \underline{y}^T \underline{y}) + \underline{\lambda}^T (A \hat{\underline{x}} - \underline{b})$$

$$(1) \quad \nabla_{\hat{\underline{x}}} L(\underline{x}^*, \underline{\lambda}^*) = C^T C \underline{x}^* - C^T \underline{y} + A^T \underline{\lambda}^* = \underline{0}$$

$$(2) \quad \nabla_{\underline{\lambda}} L(\underline{x}^*, \underline{\lambda}^*) = A \underline{x}^* - \underline{b} = \underline{0}$$

$$(1) \text{ nach } \underline{x}^* \text{ auflösen und in (2) einsetzen} \Rightarrow \underline{\lambda}^*$$

$$\underline{\lambda}^* \text{ in (1) einsetzen und nach } \underline{x}^* \text{ auflösen}$$

$$\Rightarrow \underline{x}^* = (C^T C)^{-1} C^T \underline{y} + \underline{d}$$

$$\underline{d} = (C^T C)^{-1} A^T [A(C^T C)^{-1} A^T]^{-1} [\underline{b} - A(C^T C)^{-1} C^T \underline{y}]$$

$$1.6 \quad \nabla_{\hat{\underline{x}} \hat{\underline{x}}}^2 L(\underline{x}^*, \underline{\lambda}^*) = C^T C > 0 \Rightarrow \text{isoliertes lokales Minimum}$$

$$1.7 \quad \underline{d} = \begin{pmatrix} 2,0 \\ -0,8 \end{pmatrix} \Rightarrow \underline{x}^* = \begin{pmatrix} 99 \\ 0,8 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2,0 \\ -0,8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 101,0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Der Kandidat für das Extremum \underline{x}^* setzt sich zusammen aus der unbeschränkten Lösung + einem Korrekturterm \underline{d} zur strikten Einhaltung der GNB. Dabei wird x_1 nach oben korrigiert, um den Wegfall von x_2 zu kompensieren. Die Verteilung der Messpaare wird durch eine waagrechte Gerade approximiert. Diese ist um den Mittelwert, gebildet aus den y_j , in Richtung der y-Achse verschoben.

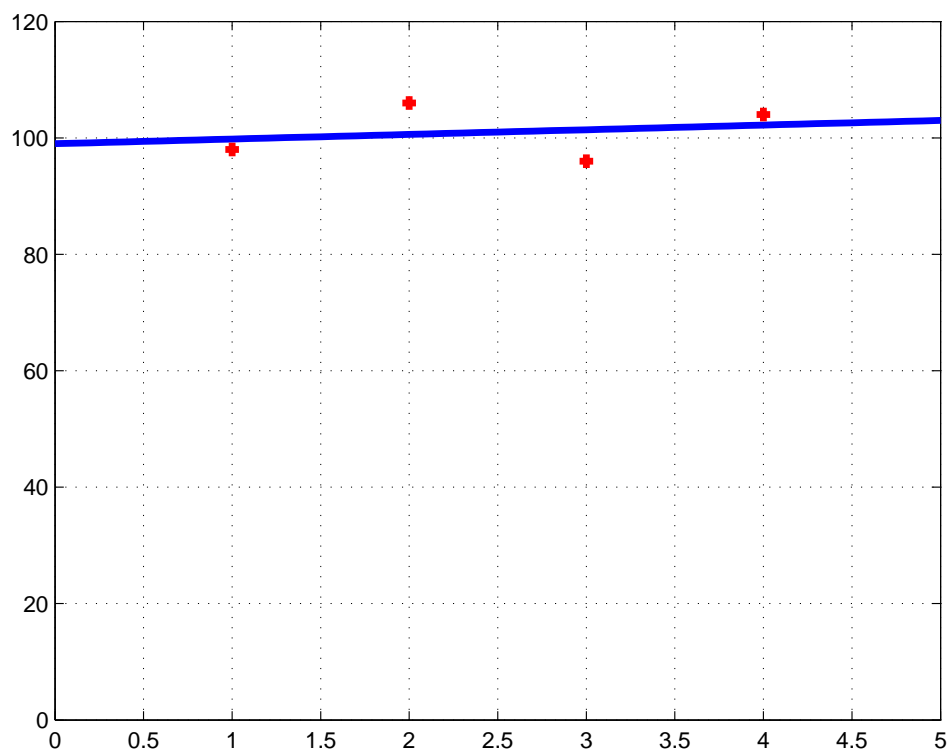


Abbildung 1: Lösung zu 1.4

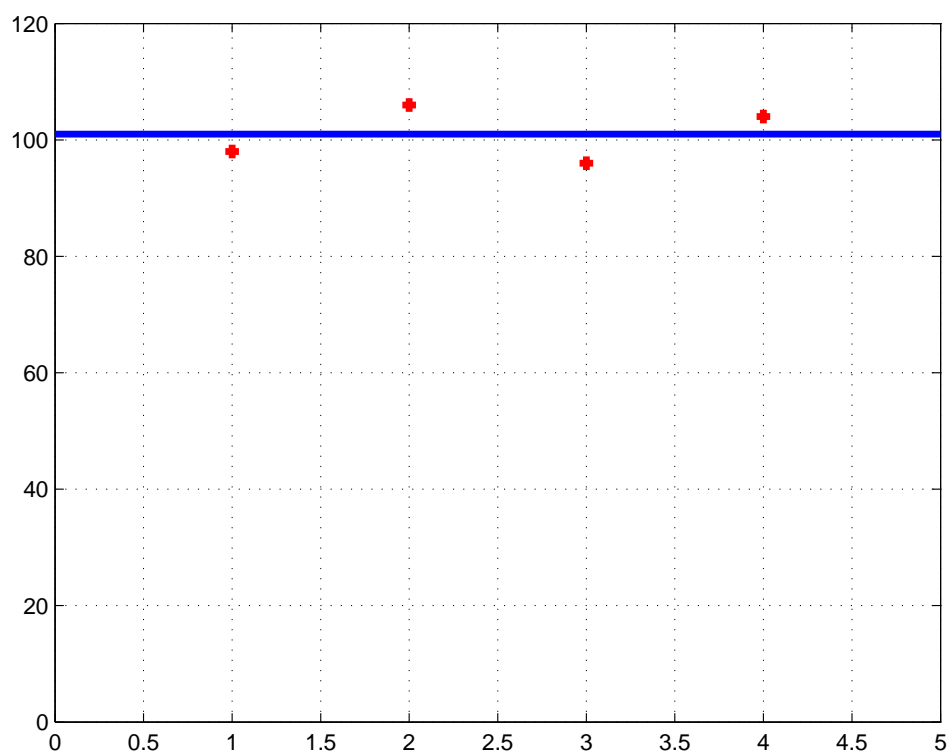


Abbildung 2: Lösung zu 1.7