

## 1. Aufgabe

1.1  $\mathcal{N}_k = \{\underline{x}(t) | 0 < t < \infty, \text{ mit } f(\underline{x}(t)) = k\}$

$$\rightarrow \frac{d}{dt} f(\underline{x}(t)) = \nabla f(\underline{x}(t))^T \dot{\underline{x}}(t) = \frac{d}{dt} k = 0$$

$\rightarrow$  Gradienten stehen senkrecht auf Niveaulinien

Beispiel:  $f(\underline{x}(t)) = x_1^2 + x_2^2$ :

$$\rightarrow \text{Niveaulinien: } \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} = \sqrt{k} \begin{bmatrix} \sin(t) \\ \cos(t) \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \text{Tangenten an Niveaulinien: } \begin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \end{bmatrix} = \sqrt{k} \begin{bmatrix} \cos(t) \\ -\sin(t) \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \nabla f(\underline{x}(t))^T \cdot (\dot{\underline{x}}(t)) = \begin{bmatrix} 2x_1(t) \\ 2x_2(t) \end{bmatrix}^T \cdot \begin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \end{bmatrix} = 2 \cdot \sqrt{k} \begin{bmatrix} \sin(t) \\ \cos(t) \end{bmatrix}^T \sqrt{k} \begin{bmatrix} \cos(t) \\ -\sin(t) \end{bmatrix} = 0$$

1.2 Taylor-Entwicklung:

$$f(\underline{x}^{neu}) = f(\underline{x}^{alt} + \sigma \underline{d}) = f(\underline{x}^{alt}) + \underbrace{\nabla f(\underline{x}^{alt})^T \sigma \underline{d}}_{< 0} + \underbrace{R((\sigma \underline{d})^2)}_{\text{wenn } \sigma \rightarrow 0: \rightarrow 0}$$

$$\rightarrow f(\underline{x}^{alt} + \sigma \underline{d}) < f(\underline{x}^{alt}), \text{ wenn } \sigma \text{ klein}$$

## 2. Aufgabe

2.1 Exakte Liniensuche:

$$\frac{d}{d\sigma} f(\underline{x}^{(k)} - \sigma \nabla f(\underline{x}^{(k)})) = 0$$

$$\Leftrightarrow \nabla f(\underline{x}^{(k)} - \sigma \nabla f(\underline{x}^{(k)}))^T \nabla f(\underline{x}^{(k)}) = 0$$

$$\Leftrightarrow \nabla f(\underline{x}^{(k+1)})^T \nabla f(\underline{x}^{(k)}) = 0$$

2.2 Initiale Suchrichtung:  $\underline{d}^{(0)} = -\nabla f^{(0)} = - \begin{bmatrix} 4x_1 - 4 \\ 2x_2 - 2 \end{bmatrix}_{x^{(0)}} = \begin{bmatrix} -16 \\ 12 \end{bmatrix}$

Bestimmung der Schrittweite über exakte Liniensuche:

$$\sigma^{(0)} = \arg \min f(x^{(0)} + \sigma \underline{d}^{(0)}) = \arg \min f \left( \begin{bmatrix} 5 - 16\sigma \\ -5 + 12\sigma \end{bmatrix} \right)$$

$$\rightarrow \min(2(5 - 16\sigma)^2 + (-5 + 12\sigma)^2 - 4(5 - 16\sigma) - 2(-5 + 12\sigma) + 3) = \min(656\sigma^2 - 400\sigma + 68)$$

$$\rightarrow 1312\sigma - 400 = 0 \rightarrow \sigma = \frac{400}{1312} = 0,305$$

Bestimmung des ersten Schätzwerts:

$$x_1^{(1)} = x_1^{(0)} + \sigma \underline{d}^{(0)} = \begin{bmatrix} 5 - 0,305 \cdot 16 \\ -5 + 0,305 \cdot 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,12 \\ -1,34 \end{bmatrix}$$

Ist Minimum hinreichend angenähert?

$$|\nabla f(\underline{x}^{(1)})| = \left| \begin{bmatrix} 4 \cdot 0,12 - 4 \\ 2 \cdot (-1,34) - 2 \end{bmatrix} \right| = \left| \begin{bmatrix} -3,52 \\ -4,68 \end{bmatrix} \right| = \sqrt{3,52^2 + 4,68^2} = 5,856 >> \epsilon$$

Bestimmung der Suchrichtung über Verfahren von Fletcher und Reeves:

$$\beta^{(1)} = \frac{(\nabla f^T \nabla f)^{(1)}}{(\nabla f^T \nabla f)^{(0)}} = \frac{3,52^2 + 4,68^2}{16^2 + 12^2} = 0,0857$$

$$\underline{d}^{(1)} = -\nabla f^{(1)} + \beta^{(1)} \underline{d}^{(0)} = \begin{bmatrix} 3,52 - 0,0857 \cdot 16 \\ 4,68 + 0,0857 \cdot 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2,15 \\ 5,71 \end{bmatrix}$$

Wiederum Bestimmung der Schrittweite über Exakte Liniensuche:

$$\sigma^{(1)} = \arg \min f(x^{(1)} + \sigma \underline{d}^{(1)}) = \arg \min f \begin{pmatrix} 0,12 + 2,15\sigma \\ -1,34 + 5,71\sigma \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow 83,7\sigma + 34,29 = 0 \rightarrow \sigma = 0,41$$

Bestimmung des zweiten Schätzwerts:

$$\underline{x}_1^{(2)} = \underline{x}_1^{(1)} + \sigma \underline{d}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0,12 + 0,46 \cdot 2,15 \\ -1,34 + 0,46 \cdot 5,71 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1,00 \\ 1,00 \end{bmatrix}$$

→ Minimum erreicht

Alternativ: Bestimmung der Suchrichtung über Verfahren von Polak und Ribiere:

$$\beta^{(1)} = \frac{(\nabla f^{(1)} - \nabla f^{(0)})^T \nabla f^{(1)}}{(\nabla f^T \nabla f)^{(0)}} = \frac{\begin{bmatrix} -3,52 - 16 \\ -4,68 + 12 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} -3,52 \\ -4,68 \end{bmatrix}}{(16^2 + 12^2)} = 0,086$$

$$\underline{d}^{(1)} = -\nabla f^{(1)} + \beta^{(1)} \underline{d}^{(0)} = \begin{bmatrix} 3,52 - 0,086 \cdot 16 \\ 4,68 + 0,086 \cdot 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2,14 \\ 5,71 \end{bmatrix}$$

→ Hier: praktisch identische Suchrichtung