

5.2.4. Quadratische Optimierungsprobleme

■ Btr. das allgemeine restringierte quadratische Optimierungsproblem (rq OP = QP = Quadratic Programming)

(21) Ges. $x^* \in \mathbb{R}^n$:

(QP) $q(x^*) = \min_{x \in \mathbb{R}^n} q(x) := \cancel{f} + g^T \cdot x + \frac{1}{2} x^T B x$ quadratisch =

s.t. $c_i + a_i^T x = 0, i \in I_1 = \{1, \dots, m_1\} =$

$c_i + a_i^T x \leq 0, i \in I_2 = \{m_1+1, \dots, m_1+m_2\} =$ (affine) Linear = m

mit geg. $f, c_i \in \mathbb{R}$ und $g, a_i \in \mathbb{R}^n$ sowie geg. Matrix $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ SPD

■ Bem.: (QP) mit reinen Gleichungsnebenbed., d.h. $I_2 = \emptyset$,
 = führt nach Satz 5.16 / Bem. 5.17 auf die Lösung des ~~quadratischen~~ linearen GS

(22) = (18)_{QP} $\nabla L(x, \lambda) = 0$ KKT-System

mit der Lagrange-Fkt. ($m = m_1$)

$$L(x, \lambda) = q(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i (c_i + a_i^T x),$$

d.h. (22) ergibt sich zu

$\frac{\partial L}{\partial x_j} =$
 $\frac{\partial L}{\partial \lambda_i} =$

(22) $\frac{\partial q}{\partial x_j}(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i \frac{\partial}{\partial x_j} (c_i + a_i^T x) = 0, j=1, \dots, n$
 $c_i + a_i^T x = 0, i=1, \dots, m$



(22) $g_j + (Bx)_j + \sum_{i=1}^m \lambda_i a_{ij} = 0, j=1, \dots, n$
 $c_i + a_i^T x = 0, i=1, \dots, m$



KKT (22) $\begin{bmatrix} B & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -g \\ -c \end{bmatrix}$ mit $A = \begin{bmatrix} a_1^T \\ \vdots \\ a_m^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$
(m x n) - Matrix