

8 Quadratische Optimierung

Seien $Q \in \mathbb{R}^{n,n}$, $A \in \mathbb{R}^{m,n}$, $c \in \mathbb{R}^n$, $b \in \mathbb{R}^m$. Betrachte

$$(P) \quad \text{Minimiere } f(x) := \frac{1}{2}x^T Qx + c^T x \quad \text{auf } M := \{x \in \mathbb{R}^n : x \geq 0, Ax = b\}$$

(8.1) Sei (P) zulässig und $\inf(P) > -\infty$. Dann ist (P) lösbar.

(8.2) Betrachte das lineare Optimierungsproblem (mit $Q = 0$).

Dann existiert $y^* \in \mathbb{R}^m$ mit

$$\text{i) } c + A^T y^* \geq 0, \quad \text{ii) } (c + A^T y^*)^T x^* = 0.$$

(8.3) a) Sei $x^* \in M$ Lösung von (P) . Dann gibt es $y^* \in \mathbb{R}^m$ mit

$$\text{i) } Qx^* + c + A^T y^* \geq 0 \quad \text{ii) } (Qx^* + c + A^T y^*)^T x^* = 0.$$

b) Sei Q symmetrisch und positiv semidefinit, $x^* \in M$, und es gebe $y^* \in \mathbb{R}^m$ mit i), ii). Dann ist x^* Lösung von (P) .

(8.4) Betrachte

$$(P_2) \quad \text{Minimiere } f(x) := \frac{1}{2}x^T Qx + c^T x \quad \text{auf } M := \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}.$$

a) Sei $x^* \in M$ Lösung von (P_2) . Dann gibt es $u^* \in \mathbb{R}^m$ mit $u^* \geq 0$ und

$$\text{i) } Qx^* + c + A^T u^* = 0 \quad \text{ii) } (b - Ax^*)^T u^* = 0.$$

b) Sei Q symmetrisch und positiv semidefinit, $x^* \in M$, und es gebe $u^* \in \mathbb{R}^m$ mit $u^* \geq 0$ und i), ii). Dann ist x^* Lösung von (P_2) .