

## Optimierung 1 Übung 13

1. Stelle für das duale Barriere-Problem

$$\max_{y \in \mathbb{R}^m} b^T y + \mu \sum_i \log(c_i - [A_{\cdot, i}]^T y)$$

das System zur Bestimmung des Newton-Schritts  $\Delta y$  auf und vergleiche es mit dem System aus dem primal-dualen Verfahren.

2. Zeige L.III.5: Für  $\Delta x, \Delta z$  aus dem primal-dualen Newton-Schritt,  $x(\alpha) = \bar{x} + \alpha \Delta x$ ,  $z(\alpha) = \bar{z} + \alpha \Delta z$ ,  $\mu(x, z) = x^T z / n$  und eine Konstante  $0 < \theta < 1$  sei

$$(N) \quad \|x \circ z - \mu(x, z)e\| \leq \theta \mu(x, z)$$

für  $\alpha = 0$  und  $\alpha = 1$  erfüllt, dann ist (N) für  $\alpha \in [0, 1]$  erfüllt.

3. Zeige, dass eine konvexe quadratische Nebenbedingung  $x^T Q x + q^T x + c \leq 0$  in einem semi-definiten Programm äquivalent durch

$$\begin{bmatrix} I & Q^{\frac{1}{2}} x \\ x^T Q^{\frac{1}{2}} & -q^T x - c \end{bmatrix} \succeq 0$$

dargestellt werden kann und daher sowohl konvexe quadratische Optimierung wie auch lineare Optimierung über dem quadratischen Kegel Spezialfälle der semidefiniten Optimierung sind.

4. Entwickle das duale semidefinite Programm zu

$$\begin{array}{ll} \min & x_{12} \\ \text{s.t.} & \begin{bmatrix} 0 & x_{12} & 0 \\ x_{12} & x_{22} & 0 \\ 0 & 0 & 1 + x_{12} \end{bmatrix} \succeq 0 \end{array}$$

und zeige, dass primale und duale Optimalwerte nicht gleich sind. Wie lässt sich das geometrisch erklären (und beheben)?