

1. ( $\Leftarrow$ ):Sei  $\text{epi } f$  konvex. Seien nun  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , mit  $(x, f(x)), (y, f(y))$  (gilt für alle  $x, y$ ).Dann gilt:  $\forall \lambda \in [0, 1]: \lambda(x, f(x)) + (1-\lambda)(y, f(y)) \in \text{epi } f$ .

$$\Leftrightarrow (\lambda x, \lambda f(x)) + ((1-\lambda)y, (1-\lambda)f(y)) \in \text{epi } f$$

Laut Definition von  $\text{epi}$  gilt dann:

$$\forall \lambda \in [0, 1]: \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y) \geq f(\lambda x, (1-\lambda)y)$$

$$\Leftrightarrow f \text{ konvex}$$

( $\Rightarrow$ ):Sei  $f$  konvex. Seien nun  $(x, x'), (y, y') \in \text{epi } f$ .Betrachten wir nun für  $\lambda \in [0, 1]$ :

$$\begin{aligned} \lambda(x, x') + (1-\lambda)(y, y') &= (\lambda x, \lambda x') + ((1-\lambda)y, (1-\lambda)y') \\ &= (\lambda x + (1-\lambda)y, \lambda x' + (1-\lambda)y') \end{aligned}$$

Da  $f$  konvex, gilt:  $\lambda f(x) + (1-\lambda)f(y) \geq f(\lambda x + (1-\lambda)y)$ Da  $(x, x'), (y, y') \in \text{epi } f$ , gilt:  $x' \geq f(x)$  und  $y' \geq f(y)$ .

$$\text{Also: } \lambda x' + (1-\lambda)y' \geq \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y) \geq f(\lambda x + (1-\lambda)y)$$

Und damit:  $(\lambda x + (1-\lambda)y, \lambda x' + (1-\lambda)y') \in \text{epi } f$ 

$$\Rightarrow \text{epi } f \text{ konvex.} \quad \square$$

2. ( $\Leftarrow$ ):Sei  $Q$  pos. semidef. Betrachten wir  $f$  für  $\lambda \in [0, 1]$ :

$$\begin{aligned} f(\lambda x + (1-\lambda)y) &= (\lambda x + (1-\lambda)y)^T Q (\lambda x + (1-\lambda)y) + c^T (\lambda x + (1-\lambda)y) + r \\ &= (\lambda x + (1-\lambda)y)^T (Q \lambda x + Q(1-\lambda)y) + c^T \lambda x + c^T (1-\lambda)y + r \\ &= \lambda^2 x^T Q x + \lambda(1-\lambda)y^T Q x + \lambda(1-\lambda)x^T Q y + (1-\lambda)^2 y^T Q y \\ &\quad + \lambda c^T x + (1-\lambda)c^T y + r =: L \end{aligned}$$

$$\text{z.z.: } L \leq \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow \lambda^2 x^T Q x + 2\lambda(1-\lambda)x^T Q y + (1-\lambda)^2 y^T Q y + \lambda c^T x + (1-\lambda)c^T y + r \\ \leq \lambda x^T Q x + (1-\lambda)y^T Q y + \lambda c^T x + (1-\lambda)c^T y + \lambda x + (1-\lambda)y \end{aligned}$$



$$\Leftrightarrow \lambda^2 x^T Q x + 2\lambda(1-\lambda)x^T Q y + (1-\lambda)^2 y^T Q y \leq \lambda x^T Q x + (1-\lambda)y^T Q y$$

... weiter komme ich nicht. "

3.  $S = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g_i(x) \leq 0, i=1 \dots m\}$

Da  $g_i$  konvex, gilt auch:  $\text{epi } g_i$  konvex  $\forall i \in \{1, \dots, m\}$ .

Die Teilmenge  $\{(x, 0) \mid g_i(x) \leq 0\}$  eines Epigraphen  $\text{epi } g$  kann als Schnitt des Epigraphen mit der konvexen Menge  $\{(x, 0) \mid x \in \mathbb{R}^n\}$  gesehen werden.

$\Rightarrow G_i := \{(x, 0) \mid g_i(x) \leq 0\}$  sind konvex.

Ebenso sind die dazu isomorphen Mengen  $\{x \in \mathbb{R}^n \mid g_i(x) \leq 0\}$  konvex, und  $S$  als Schnitt dieser Mengen auch.

Daher suchen wir das Optimum einer konvexen Funktion  $f$  auf einer konvexen Menge  $S$ .

Seien  $x', x^*$  nun lokale Minima von  $f$ .

Sei o.b.d.A.  $x' \succ x^*$ .

Betrachten wir die Punkte zwischen  $x'$  und  $x^*$ :

$$\lambda \in [0, 1]: \lambda x' + (1-\lambda)x^* \in S \quad (\text{denn } S \text{ konvex})$$

Wir können  $\lambda$  nun beliebig klein wählen, sodass, weil  $x'$  lokales Minimum ist, gilt:

$$f(\lambda x' + (1-\lambda)x^*) > f(x') \quad (*)$$

Weil  $f$  konvex ist, gilt:

$$f(\lambda x' + (1-\lambda)x^*) \leq \lambda f(x') + (1-\lambda)f(x^*)$$

Zusammen mit  $(*)$  ergibt sich:

$$f(x') < \lambda f(x') + (1-\lambda)f(x^*)$$

Das kann jedoch nur gelten, wenn  $x^* \succ x'$   $\nabla$

Also können  $x'$  und  $x^*$  nicht beide lokale Minima sein.

$\Rightarrow$  Jedes lokales Minimum ist gleich und damit globales Minimum.

4.  
(a)

$$\begin{aligned}
 & \min_x \sum_{i=1}^m \phi_\delta(a_i^T x - b_i) & \phi_\delta(u) &= \max(|u| - \delta, 0) \\
 &= \min_x \sum_{i=1}^m \max(|a_i^T x - b_i| - \delta, 0) \\
 &= \min_x \sum_{i=1}^m v_i & \text{s.t. } & v_i = \max(|a_i^T x - b_i| - \delta, 0) \\
 &= - & & v_i \geq \max(|a_i^T x - b_i| - \delta, 0) \\
 &= - & & v_i \geq |a_i^T x - b_i| - \delta, \\
 & & & v_i \geq 0 \\
 &= - & & v_i \geq \max(a_i^T x - b_i, -a_i^T x + b_i) - \delta, \\
 & & & v_i \geq 0 \\
 &= - & & v_i + \delta \geq a_i^T x - b_i, \\
 & & & v_i + \delta \geq -a_i^T x + b_i, \\
 & & & v_i \geq 0 \\
 &= \min_x \mathbb{1}^T v & \text{s.t. } & v + \delta \geq Ax - b, \\
 & & & v + \delta \geq -Ax + b, \\
 & & & v \geq 0 \\
 &= \min_x \mathbb{1}^T v & \text{s.t. } & \begin{pmatrix} v + \delta \\ v + \delta \end{pmatrix} \geq \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & -A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ x \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -b \\ b \end{pmatrix}, \\
 & & & v \geq 0
 \end{aligned}$$

Wir minimieren  $v_i$ , also wird trotzdem das max ausgewählt  
 $\leftarrow \max \nexists v_i$ , also beide  $\leq v_i$

Ein LP!

(b) und (c) krieg' ich nicht hin. Vielleicht könnten sie am Donnerstag nochmal zusammenfassen, wie sich QPs, QCQPs und SOCPs intuitiv charakterisieren lassen? Das würde mich freuen!