

刘程华

计91

2018011687

Problem 1

$$\min_x \|Ax - b\|_2^2 + \|x\|_1$$

$$x \in \mathbb{R}^n \quad b \in \mathbb{R}^m \quad A \in \mathbb{R}^{m \times n} \quad \text{rank}(A) = n$$

写成标准凸优化形式

$$\min_{x, y} \|y - b\|_2^2 + \|x\|_1$$

$$\text{s.t.} \quad y - Ax = 0$$

$$\mathcal{L}(x, y, u) = \|y - b\|_2^2 + \|x\|_1 + u^T(y - Ax)$$

$$g(u) = \min_{x, y} \|y - b\|_2^2 + \|x\|_1 + u^T(y - Ax)$$

$$= \min_y \{ \|y - b\|_2^2 + u^T y \} + \min_x \{ \|x\|_1 - u^T Ax \}$$

$$\frac{\partial (y - b)^T(y - b) + u^T y}{\partial y} = 2y - 2b + u = 0 \Rightarrow y = b - \frac{u}{2}$$

$$\min_y \{ \|y - b\|_2^2 + u^T y \} = \left\| \frac{u}{2} \right\|_2^2 + u^T \left( b - \frac{u}{2} \right) = u^T b - \frac{1}{4} \|u\|_2^2$$

$$\min_x \{ \|x\|_1 - u^T Ax \} = -\max_x \{ u^T Ax - \|x\|_1 \} = -f^*(u^T A)$$

$$= -I_{\{v: \|v\|_\infty \leq 1\}}(u^T A) \quad \text{其中, } f: x \mapsto \|x\|_1$$

$$g(u) = u^T b - \frac{1}{4} \|u\|_2^2 - I_{\{v: \|v\|_\infty \leq 1\}}(u^T A)$$

引理: 范数的共轭函数是半正定函数  $f(x) = \|x\|_1$ 

$$f^*(y) = \begin{cases} 0 & \|y\|_\infty \leq 1 \\ \infty & \text{else} \end{cases} = I_{\{z: \|z\|_\infty \leq 1\}}(y)$$

$$\text{证明: } f^*(y) = \sup \{ y^T x - \|x\|_1 \}$$

① 若  $\|y\|_\infty > 1$ , 则  $\exists z \in \mathbb{R}^n \quad \|z\|_\infty \leq 1$  使得  $y^T z > 1$  取  $x = tz$ 

$$f^*(y) = \sup \{ t(y^T z - \|z\|_1) \}, \text{ 令 } t \rightarrow \infty \quad f^*(y) \rightarrow \infty$$

$$\textcircled{2} \text{ 若 } \|y\|_x \leq 1 \quad \forall x, \quad y^T x \leq \|x\| \|y\|_x$$

$$\Rightarrow \quad \forall x: \quad y^T x - \|x\| \leq 0 \quad \text{当 } x=0 \text{ 时 } f^*(y) \text{ 取最大 } 0.$$

对偶问题: maximize  $g(u)$

Problem 2

$$\begin{aligned} \max_x \quad & \frac{1}{\|C^T x - d\|_2} \\ \text{s.t.} \quad & \|Ax - b\|_2 \leq \lambda \end{aligned} \quad x, c \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}^m, d \in \mathbb{R}, A \in \mathbb{R}^{m \times n} \text{ rank}(A)=n$$

写成标准凸优化的形式

$$\begin{aligned} \min_x \quad & \|C^T x - d\|_2^2 \\ \text{s.t.} \quad & \|Ax - b\|_2^2 - \lambda^2 \leq 0 \end{aligned}$$

$$L(x, u) = \|C^T x - d\|_2^2 + u(\|Ax - b\|_2^2 - \lambda^2)$$

$$g(u) = \min_x \|C^T x - d\|_2^2 + u(\|Ax - b\|_2^2 - \lambda^2)$$

$$\frac{\partial L}{\partial x} = 2C(C^T x - d) + u \cdot 2A^T(Ax - b)$$

$$C C^T x - cd + u A^T(Ax - b) = 0$$

$$u > 0 \quad \forall x$$

$$\begin{aligned} x^T (C C^T + u A^T A) x \\ = (C^T x)^T (C^T x) + u (Ax)^T (Ax) \geq 0 \\ x \neq 0, A^T x \neq 0 \text{ 上式 } > 0 \end{aligned}$$

当且当  $x=0$  时取等号

故  $(C C^T + u A^T A)$  正定 故可逆

$$C C^T x + u A^T A x = cd + u A^T b$$

$$(C C^T + u A^T A) x = cd + u A^T b$$

$$\text{记 } x_0 = (C C^T + u A^T A)^{-1} (cd + u A^T b)$$

$$\begin{aligned}
g(u) &= \|c^T x_0 - d\|_2^2 + u(\|Ax_0 - b\|_2^2 - \lambda^2) \\
&= x_0^T (cc^T + uA^T A) x_0 - 2(cd + uA^T b)^T x_0 + d^T d + ub^T b - \lambda^2 u \\
&= -(cd + uA^T b)^T (cc^T + uA^T A)^{-1} (cd + uA^T b) + d^T d + ub^T b - \lambda^2 u
\end{aligned}$$

$$u=0 \text{ 时, } g(u) = \min_x \|c^T x - d\|_2^2 = 0$$

与  $u>0$  时  $g(u)$  相等。

对偶问题

$$\begin{aligned}
&\text{maximize} && g(u) \\
&\text{s.t} && u \geq 0
\end{aligned}$$