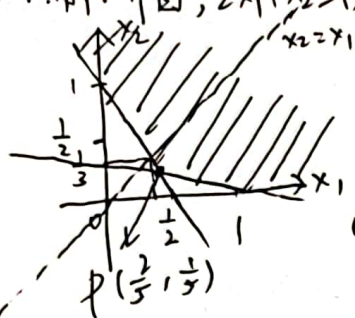


221900180 田永铭 线性化作业4

4.1 解: 作图,  $2x_1 + x_2 \geq 1$ ,  $x_1 + 3x_2 \geq 1$ ,  $x_1 \geq 0$ ,  $x_2 \geq 0$  表示的可行域是:



(a) 令  $f(x_1, x_2) = x_1 + x_2 = t$ , 即  $x_2 = -x_1 + t$  (一条直线)

显然: 交点  $P$  若在直线上,  $t$  最小.

$$\therefore x^* = (\frac{2}{5}, \frac{1}{5}), p^* = \frac{2}{5} + \frac{1}{5} = \frac{3}{5}.$$

(b) 用 (a) 理:  $x_2 = -x_1 + t$ , 此时  $t \rightarrow -\infty$  时, 可以与可行域有交集.

$\therefore$  该问题无下界, 最优值为  $-\infty$ .

(c)  $f(x_1, x_2) = x_1$ , 为了最小化  $x_1$ , 即令直线  $x = x_1$  与可行域交且  $x_1$  最小, 即  $x_1 = 0$ .

$$\therefore \text{opt} = \{(0, x_2) | x_2 \geq 1\}, p^* = 0.$$

(d) 作直线  $x_2 = x_1$ . 则在该直线下方,  $f(x_1, x_2) = x_1$ ; 否则,  $f(x_1, x_2) = x_2$ .

$$\textcircled{1}: x_1(\min) = \frac{1}{3}. \textcircled{2}: x_2(\min) = \frac{1}{3}.$$

$$\therefore x^* = (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}), p^* = \frac{1}{3}.$$

(e) ① 若最优值在内部:  $f(x_1, x_2) = x_1^2 + 9x_2^2$ ,  $\frac{\partial f}{\partial x_1} = 2x_1 = 0, \frac{\partial f}{\partial x_2} = 18x_2 = 0, \therefore \begin{cases} x_1 = 0, \\ x_2 = 0, \end{cases}$  但  $(0,0)$  不在可行域内.

② 若在  $2x_1 + x_2 = 1$  边界上.

$$\text{令 } f(x_1, x_2, \lambda) = x_1^2 + 9x_2^2 + \lambda(2x_1 + x_2 - 1). \text{ 令 } \begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1} = 2x_1 + 2\lambda = 0, \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} = 18x_2 + \lambda = 0, \\ \frac{\partial f}{\partial \lambda} = 2x_1 + x_2 - 1 = 0. \end{cases} \text{ 得 } (x_1, x_2) = (\frac{18}{103}, \frac{1}{31})$$

③ 若在  $x_1 + 3x_2 = 1$  边界上.

$$\text{令 } f(x_1, x_2, \mu) = x_1^2 + 9x_2^2 + \mu(x_1 + 3x_2 - 1).$$

$$\text{令 } \begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1} = 2x_1 + \mu = 0, \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} = 18x_2 + 3\mu = 0, \\ \frac{\partial f}{\partial \mu} = x_1 + 3x_2 - 1 = 0. \end{cases} \therefore (x_1, x_2) = (\frac{1}{2}, \frac{1}{6}). \text{ 符合, 即为 min.}$$

④ 若在  $2x_1 + x_2 = 1$  边界上即不可,  $\therefore$  不可能在  $2x_1 + x_2 = 1$  和  $x_1 + 3x_2 = 1$  同时边界.

综上: ③成立:  $x^* = (\frac{1}{2}, \frac{1}{6}), p^* = \frac{1}{2}$ .

4.3 证明: 只需证  $\nabla f(x^*)^T(y - x^*) \geq 0$  for any  $y \in X$  区域即可.

$$\nabla f(x) = px + q.$$

$$\therefore \nabla f(x^*)^T(y - x^*) = \begin{bmatrix} 13 & 12 & -2 \\ 12 & 17 & 6 \\ -2 & 6 & 12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{6} \\ -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \nabla f(x^*) = \begin{bmatrix} 13 & 12 & -2 \\ 12 & 17 & 6 \\ -2 & 6 & 12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{6} \\ -1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -22 \\ -14.5 \\ 13 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 21 \\ 14.5 \\ -11 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -22 \\ -14.5 \\ 13 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

$$\therefore \nabla f(x^*)^T(y - x^*) = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 - \frac{1}{2} \\ y_2 - \frac{1}{6} \\ y_3 + 1 \end{bmatrix} = 1 - y_1 + 2y_3 + 2 = 3 - y_1 + 2y_3.$$

$$\text{又 } y_i \in [-1, 1], i=1, 2, 3. \therefore 3 - y_1 + 2y_3 \geq 3 - 1 - 2 = 0.$$

$\therefore (*)$  成立.  $\therefore x^*$



4.9 对LP: ~~方阵且非秩~~ minimize  $c^T A^{-1} y$   
证明: 令  $y = Ax$ , 原问题  $\Leftrightarrow$  subject to  $y \leq b$ .

① 若  $A^T C \leq 0$ , 即  $(C^T A^{-1})^T \leq 0$ , 则  $C^T A^{-1} y$  关于  $y$  为仿射函数 (单调减),  
 $\therefore (C^T A^{-1} y)_{\min} = C^T A^{-1} b$ .

② 若  $A^T C > 0$ , 则  $y \rightarrow -\infty$  时,  $C^T A^{-1} y \rightarrow -\infty$ , 无下界.

$\therefore$  其最优值由  $p^* = \begin{cases} C^T A^{-1} b, & A^T C \leq 0, \\ -\infty, & \text{otherwise.} \end{cases}$  给出.

4.12 解: 由题意得: 该问题可建模为:

$$\begin{aligned} &\text{minimize } C = \sum_{i,j=1}^n C_{ij} x_{ij} \\ &\text{subject to } b_i + \sum_{j=1}^n x_{ij} = \sum_{i=1}^n x_{ji} \quad i=1, 2, 3, \dots, n \\ &\text{subject to } b_i + \sum_{j=1}^n x_{ji} - \sum_{j=1}^n x_{ij} = 0 \quad i=1, 2, 3, \dots, n \\ &l_{ij} \leq x_{ij} \leq u_{ij}. \end{aligned}$$

其中:  $C$  为凸函数 (仿射), 不等式约束为凸函数 ("矩形约束"),  
等式约束为仿射, 符合LP定义.

4.13 解: 观察知:  $Ax \leq b$  条件在  $A \in \mathcal{A}$ ,  $\mathcal{A} = \{A \in \mathbb{R}^{m \times n} \mid \bar{a}_{ij} - v_{ij} \leq a_{ij} \leq \bar{a}_{ij} + v_{ij}\}$   
的条件下, ~~只需求解~~  $Ax + Vy \leq b$ ,  $Z = (\|x\|, \|x_2\|, \dots, \|x_n\|)$ .

~~只需求解  $y = \pm 1$ , 则  $-y \leq x \leq y$~~

$\therefore$  问题可表示为: 
$$\begin{aligned} &\text{minimize } C^T x \\ &\text{subject to } Ax + Vy \leq b \\ &\quad -y \leq x \leq y \end{aligned}$$

检查:  $C^T x$  为仿射凸函数, 不等式约束为几个半空间交, 为凸集,  $\therefore$  为LP. 构造完毕.

4.19 证明:

(a) 不等式约束为线性不等式, 是凸函数;  $C^T x + d > 0$  形成的是凸集.

只需证  $\frac{\|Ax - b\|_1}{C^T x + d}$  为拟凸函数.

其 subset 为  $\frac{\|Ax - b\|_1}{C^T x + d} \leq 2$ , 即  $\{x \mid \|Ax - b\|_1 \leq 2(C^T x + d)\}$ .  
 $\because C^T x + d > 0$ ,  $\therefore$  即  $\{x \mid \|Ax - b\|_1 \leq 2(C^T x + d)\}$ .

其  $\mu = Ax - b$ , 下的仿射变换.

其  $v = C^T x + d$ , 下的仿射变换.

又:  $\|u\|_1 \leq 2v$  在  $\mu = Ax - b$ ,  $v = C^T x + d$  下的仿射变换.

又:  $\|u\|_1$  为凸函数,  $2v$  仿射函数为凸函数,  $\therefore \|u\|_1 \leq 2v$  为凸的约束.

形成凸集.  $\therefore$  得证.

(必是)





221900180 用对偶性证明优化问题 ②

4.19 (b) ① 设  $x$  在第一个问题中可解，  
则  $y = \frac{x}{c^T x + d}$ ,  $t = c^T x + d$ .

$$\text{则 } \|x\|_\infty \leq 1 \Leftrightarrow \left\| \frac{y}{t} \right\|_\infty \leq 1 \Leftrightarrow \|y\|_\infty \leq \|t\|_\infty \Leftrightarrow \|y\|_\infty \leq t.$$

$$\frac{\|Ax-b\|_1}{c^T x + d} \Leftrightarrow t \| \frac{y}{t} - b \|_1 \Leftrightarrow \|Ay-bt\|_1.$$

$$\text{同时有: } c^T y + dt = \frac{c^T x}{c^T x + d} + \frac{d}{c^T x + d} = 1.$$

$y \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R}$ . ② 设  $y, t$  在第二个问题中可解，则  $t > 0$ , 取  $x = \frac{y}{t}$ , 则  $\|x\|_\infty = \frac{\|y\|_\infty}{t} \leq 1$ ,  $c^T x + d = \frac{c^T y + dt}{t} = 1$ ,  $\frac{\|Ax-b\|_1}{c^T x + d} = \|Ay-bt\|_1$ .

$\therefore$  原问题等价于 minimize  $\|Ay-bt\|_1$   
subject to  $\|y\|_\infty \leq t$   
 $c^T y + dt = 1$ .

这是一个凸优化问题.  $(y \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R})$ .  $\therefore$  得证.

4.23 令  $z_i = (a_i^T x - b_i)^2$ .

$\therefore \|Ax-b\|_4 = \left( \sum_{i=1}^m z_i \right)^{\frac{1}{4}}$  本次方对问题无实质影响，可删去.

规范化后为: minimize  $\sum_{i=1}^m z_i^2$   
subject to  $a_i^T x - b_i = y_i, i=1,2,\dots,m$   
 $y_i^2 - z_i \leq 0, i=1,2,\dots,m$ .

其目标函数为凸函数，等式限制为仿射，不等式约束为  $y_i^2 - z_i \leq 0$  是凸二次型.

$\therefore$  为 QCQP.

$\therefore$  建模成立.

4.33 化为凸问题 (此题课上未讲过 GP, 有参考)

解: (a)  $\Leftrightarrow$  minimize  $t$   
subject to  $\frac{p(x)}{t} \leq 1, \frac{q(x)}{t} \leq 1$ .

这是一个几何优化问题. 令  $y_i = \log x_i$  可转化为凸域上的几何优化.

(b)  $\Leftrightarrow$  minimize  $e^{t_1} + e^{t_2}$   
subject to  $\frac{p(x)}{t_1} \leq 1, \frac{q(x)}{t_2} \leq 1$ .

令  $y_i = \log x_i$ . 可化为 GP.

(c) 令  $\frac{p(x)}{r(x) - q(x)} \leq t, \therefore p(x) \leq t(r(x) - q(x)) (\because r(x) > q(x))$ ,  
 $\therefore p(x) + tq(x) \leq tr(x), \therefore \frac{p(x) + tq(x)}{tr(x)} \leq 1$ .

$\therefore \Leftrightarrow$  minimize  $t$   
subject to  $\frac{p(x) + tq(x)}{tr(x)} \leq 1$ . 令  $y_i = \log x_i$ . 同理: 为 GP.

