



清华大学电子工程系

---

## 最优化方法作业 2

---

作者： 罗雁天

学号： 2018310742

日期： 2018 年 10 月 7 日

1. 证明先证充分性: 设  $x^{(0)} = \lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)}$

$$\therefore A_1 x^{(0)} = \lambda A_1 x^{(1)} + (1-\lambda) A_1 x^{(2)}$$

$$\text{又 } A_1 x^{(0)} = b_1, A_1 x^{(1)} \geq b_1, A_1 x^{(2)} \geq b_1$$

$$\therefore b_1 \geq \lambda b_1 + (1-\lambda)b_1 = b_1$$

$$\therefore \lambda A_1 x^{(1)} + (1-\lambda) A_1 x^{(2)} = \lambda b_1 + (1-\lambda)b_1$$

$$\therefore \lambda(A_1 x^{(1)} - b_1) + (1-\lambda)(A_1 x^{(2)} - b_1) = 0 \text{ 对于 } \lambda \in (0,1) \text{ 成立}$$

$$\therefore \begin{cases} A_1 x^{(1)} = b_1 \\ A_1 x^{(2)} = b_1 \end{cases} \quad \text{又由于 } A_1 \text{ 是可逆的.}$$

$$\therefore \begin{cases} x^{(1)} = A_1^{-1} b_1 \\ x^{(2)} = A_1^{-1} b_1 \end{cases} \quad \text{又 } A_1 x^{(0)} = b_1, x^{(0)} = A_1^{-1} b_1$$

$$\therefore x^{(0)} = x^{(1)} = x^{(2)}, \text{ 即 } x^{(0)} \text{ 是 } S \text{ 的极点}$$

再证必要性: 假设  $A$  可以分解为  $\begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix}$ ,  $b$  可以分解为  $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$ .  $A_1 x^{(0)} = b_1, A_2 x^{(0)} > b_2$

假设  $\text{rank}(A_1) < n$ , 不妨设  $A_1 x^{(0)} = b_1$  与  $\hat{A}_1 x^{(0)} = \hat{b}_1$  同解

由于  $\hat{A}_1$  行满秩, 即  $\text{rank}(\hat{A}_1) = \text{rank}(A_1) < n$

不妨设  $A_1$  的前  $r$  列线性无关,  $\therefore \hat{A}_1 = [B \ N]$ , 其中  $B$  可逆

$$\text{设 } x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}, \therefore Bx_B + Nx_N = \hat{b}_1$$

$$\text{即 } x_B = B^{-1}\hat{b}_1 - B^{-1}Nx_N \quad \therefore x = \begin{bmatrix} B^{-1}\hat{b}_1 - B^{-1}Nx_N \\ x_N \end{bmatrix} \quad (1)$$

$$\therefore x^{(0)} \text{ 可记为 } x^{(0)} = \begin{bmatrix} B^{-1}\hat{b}_1 - B^{-1}Nx_N^{(0)} \\ x_N^{(0)} \end{bmatrix}$$

由于  $A_2 x^{(0)} > b_2$ , 所以存在  $x_N^{(0)}$  的  $\delta$  邻域  $N_\delta(x_N^{(0)})$

当  $x_N \in N_\delta(x_N^{(0)})$  时, 解 (1) 满足  $A_1 x = b_1, A_2 x \geq b_2$

在过  $x_N^{(0)}$  的直线上取不同点  $x_N^{(1)}, x_N^{(2)} \in N_\delta(x_N^{(0)})$  有

$$\lambda x_N^{(1)} + (1-\lambda) x_N^{(2)} = x_N^{(0)}, \lambda \in (0,1) \text{ 任 } \lambda$$

$$\begin{aligned} x^{(0)} &= \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N (\lambda x_N^{(1)} + (1-\lambda) x_N^{(2)}) \\ \lambda x_N^{(1)} + (1-\lambda) x_N^{(2)} \end{bmatrix} \\ &= \lambda \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(1)} \\ x_N^{(1)} \end{bmatrix} + (1-\lambda) \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(2)} \\ x_N^{(2)} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\text{由于 } \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(1)} \\ x_N^{(1)} \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(2)} \\ x_N^{(2)} \end{bmatrix} \in S$$

故  $x^{(0)}$  不是  $S$  的极点, 矛盾

所以  $\text{rank}(A_1) = n$

2. 证明: 不妨设  $A$  是  $m \times n$  的矩阵.

$$A = [p_1, p_2, \dots, p_m, p_{m+1}, \dots, p_n] = [B \ p_{m+1}, \dots, p_n]$$

$$\therefore Ad = [B \ p_{m+1} \ \dots \ p_n] \begin{bmatrix} -B^T p_j \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = -p_j + p_j = 0$$

$\therefore d$  是可行域的方向. 不妨设  $d = \lambda d^{(1)} + \mu d^{(2)}$ , 则  $d^{(1)}$  可表示为  $\begin{bmatrix} d_b^{(1)} \\ 0 \\ \vdots \\ a_j \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $d^{(2)} = \begin{bmatrix} d_b^{(2)} \\ 0 \\ \vdots \\ b_j \\ 0 \end{bmatrix}$

$$\text{则 } Ad^{(1)} = 0 \Rightarrow Bd_b^{(1)} + a_j p_j = 0$$

$$Ad^{(2)} = 0 \Rightarrow Bd_b^{(2)} + b_j p_j = 0$$

$$\therefore \frac{1}{a_j} Bd_b^{(1)} = \frac{1}{b_j} Bd_b^{(2)}$$

$$\text{两边同左乘 } B^T \text{ 得, } d_b^{(1)} = \frac{a_j}{b_j} d_b^{(2)}$$

$$\therefore d^{(1)} = \frac{a_j}{b_j} d^{(2)} \text{ 即 } d^{(1)} \text{ 与 } d^{(2)} \text{ 为同一方向}$$

即  $d$  不能表示为两个不同方向的正线性组合

即  $d$  是可行域的极方向



3. 化为标准形式为:  $\min \quad 3x_1 - 5x_2 - 2x_3 - x_4$

s.t.  $x_1 + x_2 + x_3 + x_5 = 4$

$4x_1 - x_2 + x_3 + 2x_4 + x_6 = 6$

$-x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 + x_7 = 12$

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$x_7$	
$x_5$	1	①	1	0	1	0	0	4
$x_6$	4	-1	1	2	0	1	0	6
$x_7$	-1	1	2	3	0	0	1	12
	-3	5	2	1	0	0	0	0
$x_2$	1	1	1	0	1	0	0	4
$x_6$	5	0	2	2	1	1	0	10
$x_7$	-2	0	1	③	-1	0	1	8
	-8	0	-3	1	-5	0	0	-20
$x_2$	1	1	1	0	1	0	0	4
$x_6$	$\frac{19}{3}$	0	$\frac{4}{3}$	0	$\frac{5}{3}$	1	$-\frac{2}{3}$	$\frac{14}{3}$
$x_4$	$-\frac{2}{3}$	0	$\frac{1}{3}$	1	$-\frac{1}{3}$	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{8}{3}$
	$-\frac{22}{3}$	0	$-\frac{10}{3}$	0	$-\frac{14}{3}$	0	$-\frac{1}{3}$	$-\frac{68}{3}$

所以最优解:  $\bar{x} = (0, 4, 0, \frac{8}{3}, 0, \frac{14}{3}, 0)$ , 最优值:  $f_{\min} = -\frac{68}{3}$

(2) 引入松弛变量化为标准形式为

$$\min -3x_1 - x_2$$

$$\text{s.t. } 3x_1 + 3x_2 + x_3 = 30$$

$$4x_1 - 4x_2 + x_4 = 16$$

$$2x_1 - x_2 + x_5 = 12$$

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	
$x_3$	3	③	1	0	0	30
$x_4$	4	-4	0	1	0	16
$x_5$	2	-1	0	0	1	12
	3	1	0	0	0	0
$x_2$	1	1	$\frac{1}{3}$	0	0	10
$x_4$	⑧	0	$\frac{4}{3}$	1	0	16
$x_5$	3	0	$\frac{1}{3}$	0	1	22
	2	0	$-\frac{1}{3}$	0	0	-10
$x_2$	0	1	$\frac{1}{6}$	$-\frac{1}{8}$	0	3
$x_1$	1	0	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{8}$	0	7
$x_5$	0	0	$-\frac{1}{6}$	$-\frac{3}{8}$	1	1
	0	0	$-\frac{2}{3}$	$-\frac{1}{4}$	0	-24

所以最优解:  $\bar{x} = (7, 3, 0, 0, 1)$ , 最优值:  $f_{\min} = -24$