



# 第2章 线性规划的基本性质



李政伟

-----• 中国矿业大学 计算机科学与技术学院 •-----



## 2.1 标准形式及图解法

### 2.1.1 标准形式

$$\left\{ \begin{array}{l} \min \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{s. t. } \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, \quad i = 1, \dots, m, \\ x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n, \end{array} \right. \quad (2.1.1)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \min \mathbf{c} \mathbf{x} \\ \text{s. t. } \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{array} \right. \quad (2.1.2)$$

假设

$b_i \geq 0$ , 否则两端乘以 $-1$ .

$x_j \geq 0$ , 否则 $x_j = x'_j - x''_j$ ,  
其中 $x'_j \geq 0$ ,  $x''_j \geq 0$ .

当 $x_j \geq l_j$ 时, 令 $x'_j = x_j - l_j$

当 $x_j \leq u_j$ 时, 令 $x'_j = u_j - x_j$

其中 $\mathbf{A}$ 是 $m \times n$ 矩阵,  $\mathbf{c}$ 是 $n$ 维行向量,  $\mathbf{b}$ 是 $m$ 维列向量。



## 2.1.1 标准形式

$$\begin{aligned} \min & c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n \\ \text{s. t. } & a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \leq b_1 \\ & a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \leq b_2 \\ & \vdots \\ & a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \leq b_m \\ & x_1, x_2, \dots, x_n \geq 0 \end{aligned} \tag{2.1.3}$$

引入**松弛变量** $x_{n+1}, \dots, x_{n+m}$ , 则式(2.1.3)化成下列标准形式

$$\begin{aligned} \min & c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n \\ \text{s. t. } & a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n + x_{n+1} = b_1 \\ & a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n + x_{n+2} = b_2 \\ & \vdots \\ & a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n + x_{n+m} = b_m \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n+m \end{aligned}$$

## 2.1.2 图解法

**例2.1.1** 求解下列线性规划问题：

$$\min -x_1 - 3x_2$$

$$\text{s. t. } x_1 + x_2 \leq 6$$

$$-x_1 + 2x_2 \leq 8$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

**解** 平面上的多边形，其顶点为：

$$(0,0), \quad (6,0), \quad \left(\frac{4}{3}, \frac{14}{3}\right), \quad (0,4)$$

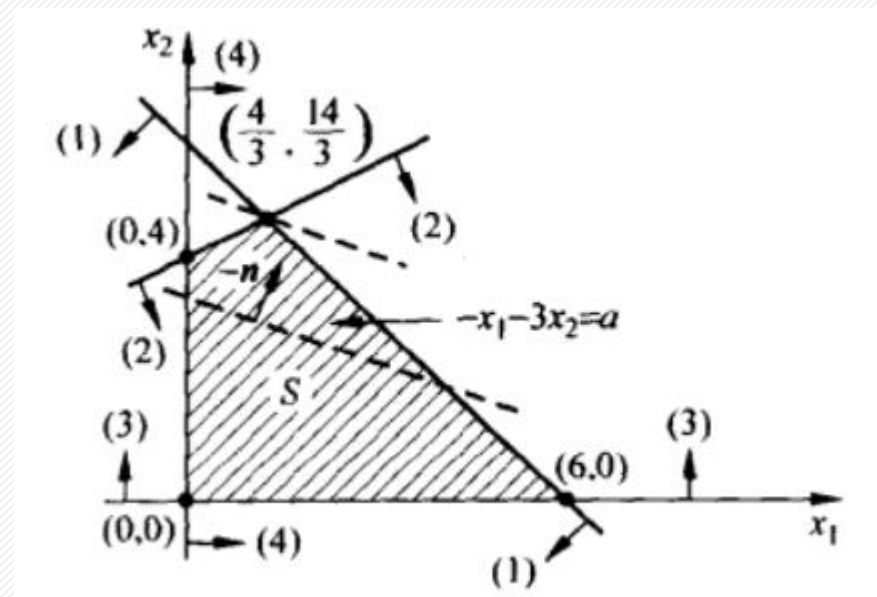
目标函数等值线方程为

$$-x_1 - 3x_2 = \alpha$$

当 $\alpha$ 取不同数值时，得到不同的等值线。

等值线的法向量 $n=(-1, -3)^T$ ，也是目标函数的梯度，指向目标函数增大的方向。

用上述方法得到极小点 $(4/3, 14/3)^T$ 。



## 2.2 基本性质

### 2.2.1 可行域

**定理2.2.1** 线性规划的可行域是凸集。

### 2.2.2 最优极点

$$\min \mathbf{c}\mathbf{x}$$

$$\text{s. t. } \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \quad (2.1.2)$$

$$\mathbf{x} \geq 0,$$

设可行域的极点为 $\mathbf{x}^{(1)}, \mathbf{x}^{(2)}, \dots, \mathbf{x}^{(k)}$ , 极方向为 $\mathbf{d}^{(1)}, \mathbf{d}^{(2)}, \dots, \mathbf{d}^{(l)}$ , 根据定理1.4.1, 任何可行点 $\mathbf{x}$ 可以表示为

$$\mathbf{x} = \sum_{j=1}^k \lambda_j \mathbf{x}^{(j)} + \sum_{j=1}^l \mu_j \mathbf{d}^{(j)}$$

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^k \lambda_j &= 1, \\ \lambda_j &\geq 0, j = 1, \dots, k, \\ \mu_j &\geq 0, j = 1, \dots, l, \end{aligned}$$

(2.2.1)



## 2.2.2 最优极点

$$\min \sum_{j=1}^k (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)})\lambda_j + \sum_{j=1}^l (\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)})\mu_j$$

$$\text{s. t. } \sum_{j=1}^k \lambda_j = 1,$$

$$\lambda_j \geq 0, j = 1, \dots, k,$$

$$\mu_j \geq 0, j = 1, \dots, l,$$

(2.2.2)

由于 $\mu_j \geq 0$ ，可以任意大，因此若对于某个 $j$ 有 $\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)} < 0$ ，则 $(\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)})\mu_j$ 随着 $\mu_j$ 的增大而无限减小，从而目标函数值超向 $-\infty$ 。对于这种情形，称该问题是**无界**的，或称不存在有限最优值。

如果对于所有 $j$ ，有 $\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)} \geq 0$ ，这时为极小化目标函数，令

$$\mu_j = \mathbf{0}, j = 1, \dots, l,$$



## 2.2.2 最优极点

$$\min \sum_{j=1}^k (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)})\lambda_j$$

$$\text{s. t. } \sum_{j=1}^k \lambda_j = 1,$$

$$\lambda_j \geq 0, j = 1, \dots, k,$$

(2.2.4)

$$\mathbf{c}\mathbf{x} = \sum_{j=1}^k (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)})\lambda_j + \sum_{j=1}^l (\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)})\mu_j$$

$$\geq \sum_{j=1}^k (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)})\lambda_j$$

$$\geq \sum_{j=1}^k (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(p)})\lambda_j = \mathbf{c}\mathbf{x}^{(p)}$$

在上述问题中, 令

$$\mathbf{c}\mathbf{x}^{(p)} = \min_{1 \leq j \leq k} \mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)}$$

(2.2.5)

当

$$\lambda_p = 1 \text{ 及 } \lambda_j = 0, j \neq p \quad (2.2.6)$$

因此极点 $\mathbf{x}^{(p)}$ 是线性规划(2.1.2)的最优解。



## 2.2.2 最优极点

**定理2.2.2** 设线性规划(2.1.2)的可行域非空，则有以下结论

- (1) 线性规划(2.1.2)存在有限最优解的充要条件是所有 $cd^{(j)}$ 为非负数。其中 $d^{(j)}$ 是可行域的极方向。
  - (2) 若线性规划(2.1.2)存在有限最优解，则目标函数的最优值可在某个极点上达到。
- 在本书中，以下把存在有限最优解均称为存在最优解，而把无界问题归入不存在最优解的情形。





## 2.2.3 最优基本可行解

在线性规划(2.1.2)中, 设矩阵 $A$ 的秩为 $m$ , 又假设 $A = [B, N]$ , 其中 $B$ 是 $m$ 阶可逆矩阵.

$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}$$

将 $Ax = b$ 改写为

$$Ax = [B, N] \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} = b$$

$$Bx_B + Nx_N = b$$

上式两端左乘 $B^{-1}$ , 并移项, 得到

$$x_B = B^{-1}b - B^{-1}Nx_N$$

特别地, 令 $x_N = 0$ , 则得到解

$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix}$$



## 2.2.3 最优基本可行解

### 定义2.2.1

$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix} \quad (2.2.9)$$

称为方程组  $Ax = b$  的一个**基本解**。

$B$  称为**基矩阵**。简称为**基**。

$x_B$  的各分量称为**基变量**。基变量的全体  $x_{B_1}, x_{B_2}, \dots, x_{B_m}$  称为一组基。

$x_N$  的各分量称为**非基变量**。

若  $B^{-1}b \geq 0$ ，则称为约束条件  $Ax = b, x \geq 0$  的**基本可行解**。相应地，称  $B$  为**可行基矩阵**， $x_{B_1}, x_{B_2}, \dots, x_{B_m}$  称为一组**可行基**。

若  $B^{-1}b > 0$ ，即基变量的取值均为正数，则称基本可行解是**非退化的**。

若满足  $B^{-1}b \geq 0$  且至少有一个分量是零，则称基本可行解是**退化的基本可行解**。



## 2.2.3 最优基本可行解

**例2.2.1** 考虑下列不等式定义的多面集：

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 8, \\ x_2 \leq 2, \\ x_1, x_2 \geq 0, \end{cases} \quad (2.2.10)$$

引进松弛变量 $x_3, x_4$ ，把(2.2.10)式化成

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 8 \\ x_2 + x_4 = 2 \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, 4 \end{cases} \quad (2.2.11)$$

试求(2.2.11)式的基本可行解。

## 2.2.3 最优基本可行解

**解** 方程组的系数矩阵  $A = (p_1, p_2, p_3, p_4) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ ,

$$\text{令 } B = (p_1, p_2) = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

解得基本解  $x^{(1)} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (4, 2, 0, 0)^T$

$$\text{令 } B = (p_1, p_4) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

解得基本解  $x^{(2)} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (8, 0, 0, 2)^T$

$$\text{令 } B = (p_2, p_3) = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

解得基本解  $x^{(3)} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (0, 2, 4, 0)^T$

$$\text{令 } B = (p_2, p_4) = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

解得基本解  $x^{(4)} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (0, 4, 0, -2)^T$

$$\text{令 } B = (p_3, p_4) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

解得基本解  $x^{(5)} = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T = (0, 0, 8, 2)^T$

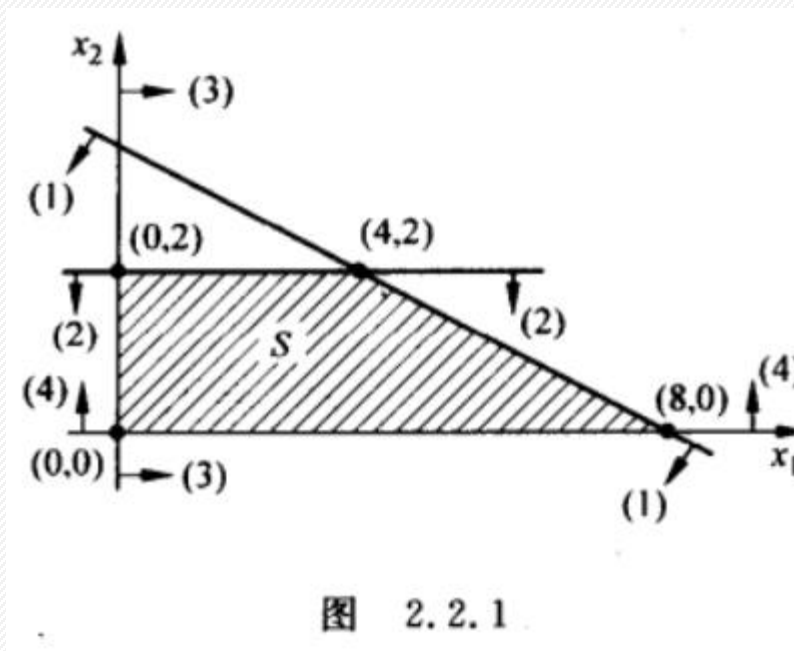


图 2.2.1



## 2.2.3 最优基本可行解

$$x^{(1)} = (4, 2, 0, 0)^T$$

$$x^{(4)} = (0, 4, 0, -2)^T$$

$$x^{(2)} = (8, 0, 0, 2)^T$$

$$x^{(5)} = (0, 0, 8, 2)^T$$

$$x^{(3)} = (0, 2, 4, 0)^T$$

其中,  $x^{(1)}$ ,  $x^{(2)}$ ,  $x^{(3)}$ ,  $x^{(5)}$ 是基本可行解,  $x^{(4)}$ 则不是。

一般地, 当 $A$ 是 $m \times n$ 矩阵,  $A$ 的秩为 $m$ 时, 基本可行解的个数不会超过

$$\binom{n}{m} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$$

注: 对于线性规划(2.1.2), 基本可行解与可行域的极点之间总存在着对应关系。

**定理2.2.3** 令  $K = \{x | Ax = b, x \geq 0\}$ ,  $A$ 是 $m \times n$ 矩阵,  $A$ 的秩为 $m$ , 则 $K$ 的极点集与 $Ax = b, x \geq 0$ 的基本可行解集等价。

**定理2.2.4** 如果 $Ax = b, x \geq 0$ 有可行解, 则一定存在基本可行解。其中 $A$ 是 $m \times n$ 矩阵, 其秩为 $m$ 。

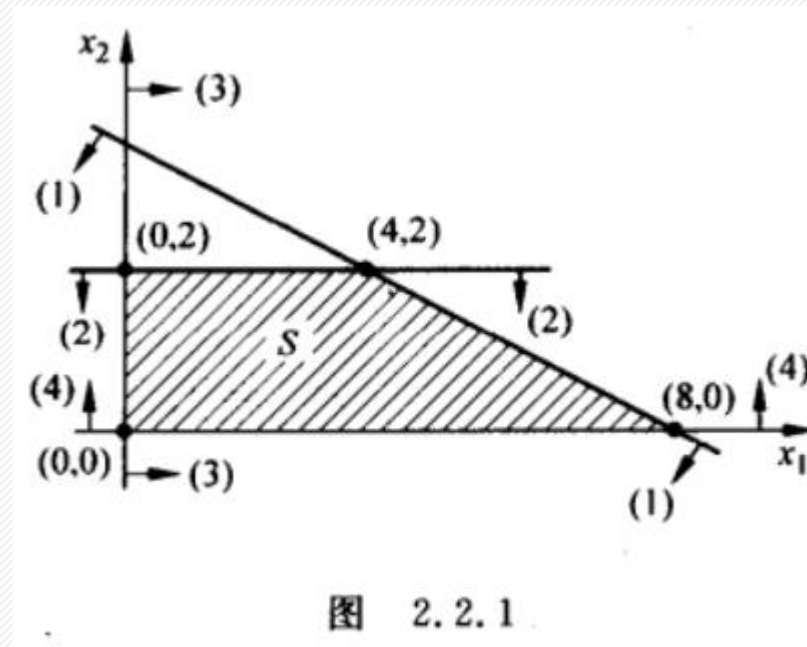
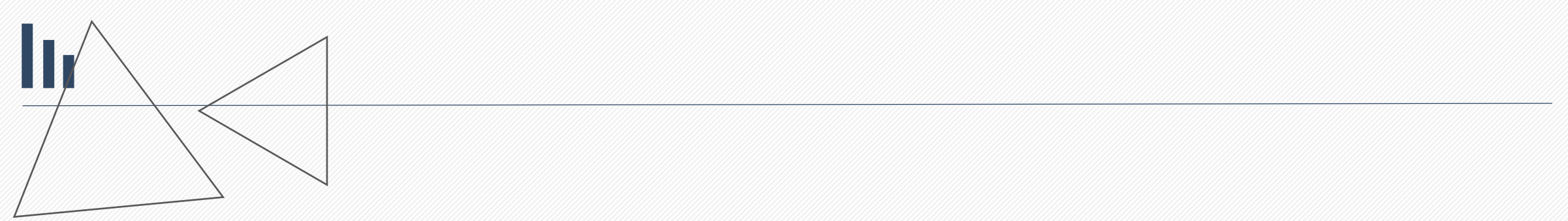


图 2.2.1



The end

