



清华大学
Tsinghua University

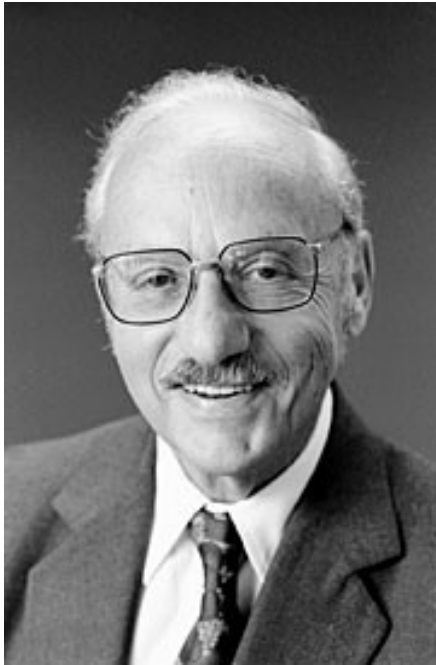
运筹学

第二讲 单纯形算法

魏韓

2025年3月5日

单纯形法之父——丹齐格



George Bernard Dantzig (1914-2005)

主要学术贡献

- 学生时代解决了两个统计学中的开放问题
- 发明了单纯形算法
- 大规模线性规划的Dantzig-Wolfe分解算法
- 随机规划

出版专著

- Linear Programming and Extensions, 1963.



学术荣誉

- 冯诺依曼理论奖 (INFORMS)
首位获奖人, 1975
- 国家自然科学奖章, 1975

以丹齐格名字命名的奖励

- 丹齐格奖 (SIAM)

1. 线性规划的代数视角

2. 基本单纯形算法

3. 线性规划对偶理论(续)

1. 线性规划的代数视角

1.1 标准型转换

一般形式

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i \in I_1 \\ & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \geq b_i, i \in I_2 \\ & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i \in I_3 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ \text{s.t.} \quad & Ax \begin{bmatrix} \geq \\ \leq \\ = \end{bmatrix} b \end{aligned}$$

标准形式

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = 1 : m \\ & x_j \geq 0, j = 1 : n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

1. 线性规划的代数视角

1.1 标准型转换

一般形式

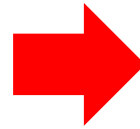
$$\max x_1 + x_2$$

$$\text{s.t. } \frac{2}{3}x_1 + x_2 \leq 18$$

$$2x_1 + x_2 \geq 8$$

$$0 \leq x_1 \leq 12$$

$$0 \leq x_2 \leq 16$$



标准形式

$$\min -x_1 - x_2$$

$$\text{s.t. } 2x_1/3 + x_2 + x_3 = 18$$

$$2x_1 + x_2 - x_4 = 8$$

$$x_1 + x_5 = 12$$

$$x_2 + x_6 = 16$$

$$x_1 \sim x_6 \geq 0$$

标准型的矩阵表示

$$\min c^T x$$

$$\text{s.t. } Ax = b, x \geq 0$$

$$\min (-1, -1, 0, 0, 0, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} \quad \text{s.t.} \quad \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 18 \\ 8 \\ 12 \\ 16 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} \geq 0$$

1. 线性规划的代数视角

1.2 基本解

定义

标准型的约束 $Ax = b, x \geq 0$, 其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m, \text{rank}(A) = m$.

- 称 x^* 是一个基本解, 若其中 $n - m$ 个元素是 0, 其余 m 个元素满足所有等式约束
- 称 x^* 是一个基本可行解, 若它是一个基本解且 $x^* \geq 0$.

$$\min \quad c^T y$$

$$\text{s.t.} \quad Ay \geq b \quad (A \in \mathbb{R}^{m \times n})$$

$$y \geq 0 \quad (y \in \mathbb{R}^n)$$

上述线性规划的最优解一定

可以在某个 **极点** 取到

$$y_2 = 0 \quad y_2 : n - n_e$$

$$A'y = b' \quad A' : n_e \times n$$

n 个变量, n 个等式

等价



$$\min \quad \bar{c}^T x$$

$$\text{s.t.} \quad \bar{A}x = b \quad \bar{A} = [A, I] \in \mathbb{R}^{m \times (n+m)}$$

$$x \geq 0 \quad x = [y; s] \in \mathbb{R}^{n+m}$$

基本可行解

$$s_2 = 0 : n_e$$

$$y_2 = 0 : n - n_e$$

$$Ay + s = b \quad A : m \times n$$

$n + m$ 个变量, $n + m$ 个等式

1. 线性规划的代数视角

1.2 基本解

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \quad A \in \mathbf{R}^{m \times n}, \quad b \in \mathbf{R}^m \\ & x \geq 0 \quad x \in \mathbf{R}^n \quad (m < n) \end{aligned}$$

标准型的枚举解法:

- 选出 $n - m$ 个变量固定为 0, 解方程 $Ax^* = b$, 检验是否 $x^* \geq 0$.
- 求解 C_n^m 个方程得到所有基本解, 其中必定包含最优解

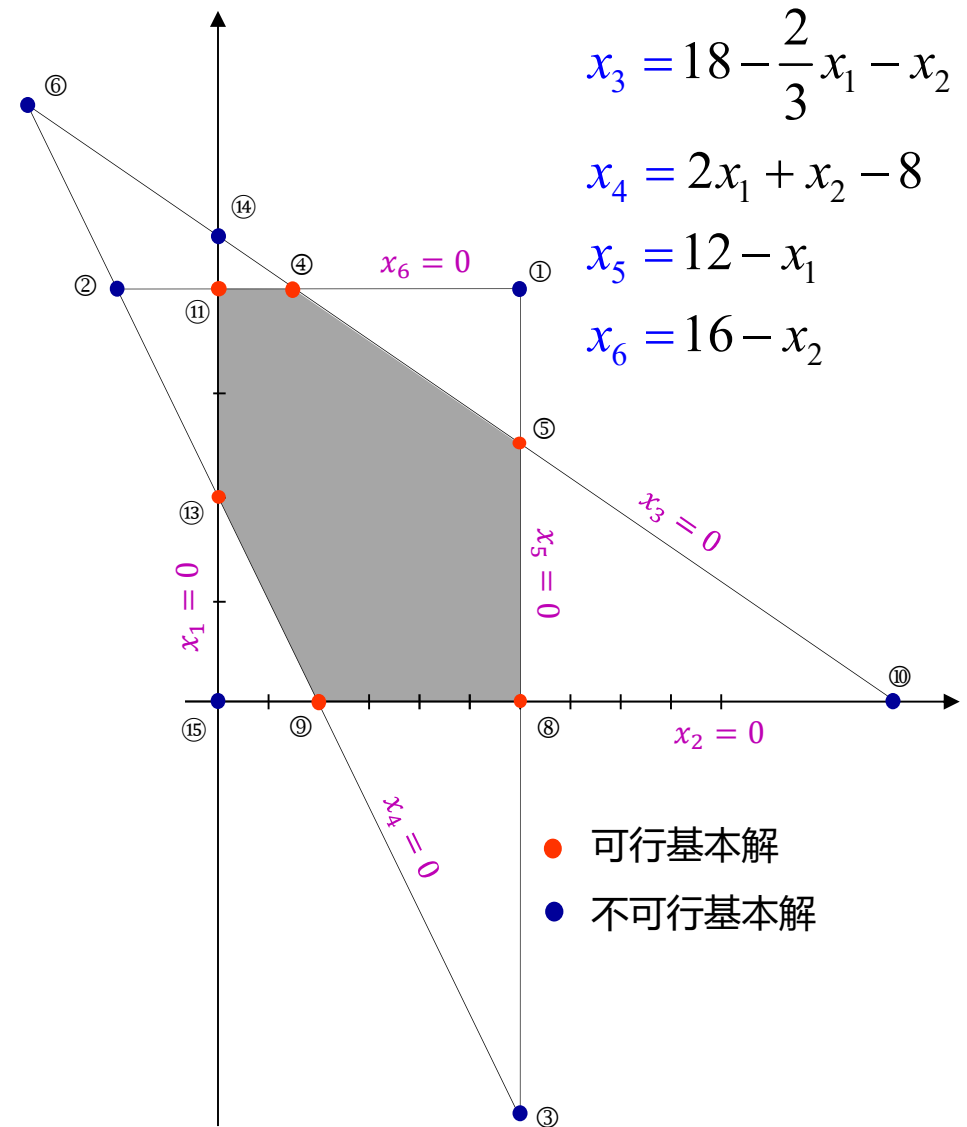
例: 找出以下标准型线性规划的所有基本解

$$\min (-1, -1, 0, 0, 0, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} \quad \text{s.t.} \quad \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 18 \\ 8 \\ 12 \\ 16 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} \geq 0$$

1. 线性规划的代数视角

1.2 基本解

编号	基本解索引	基本解非零元素值				目标值	x_1	x_2
1	1,2,3,4	12	16	-6	32	Infea.		
2	1,2,3,5	-4	16	14/3	16	Infea.		
3	1,2,3,6	12	-16	26	32	Infea.		
4	1,2,4,5	3	16	14	9	-19	3	16
5	1,2,4,6	12	10	26	6	-22	12	10
6	1,2,5,6	-7.5	23	39/2	-7	Infea.		
7	1,3,4,5	奇异				/		
8	1,3,4,6	12	10	16	16	-12	12	0
9	1,3,5,6	4	46/3	8	16	-4	4	0
10	1,4,5,6	27	46	-15	16	Infea.		
11	2,3,4,5	16	2	8	12	-16	0	16
12	2,3,4,6	奇异				/		
13	2,3,5,6	8	10	12	8	-8	0	8
14	2,4,5,6	18	10	12	-2	Infea.		
15	3,4,5,6	18	-8	12	16	Infea.		



1. 线性规划的代数视角

2. 基本单纯形算法

3. 线性规划对偶理论(续)

2. 基本单纯形算法

2.1 最优性条件

$$Ax = b \quad A = \begin{bmatrix} B & N \end{bmatrix} \quad x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} \quad c^T = \begin{bmatrix} c_B^T & c_N^T \end{bmatrix}$$

基矩阵 基变量

$$B(1), \dots, B(m): \text{基变量索引} \quad B = \begin{bmatrix} A_{B(1)} & \cdots & A_{B(m)} \end{bmatrix}$$

$$R(1), \dots, R(n-m): \text{非基变量索引} \quad N = \begin{bmatrix} A_{R(1)} & \cdots & A_{R(n-m)} \end{bmatrix}$$

定义

称向量 $d \in \mathbb{R}^n$ 是可行解 x 处的一个可行方向, 若存在足够小的正数 $\theta > 0$, 使得 $x + \theta d$ 仍是可行解

以基本可行解 x 为起点, 仅将非基变量 x_j 增加 θ , 方向 $d_{i \in R} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & \text{other} \end{cases}$

$$\begin{aligned} Ax &= b \\ A(x + \theta d) &= b \end{aligned} \quad \Rightarrow \quad Ad = 0 \quad \Rightarrow \quad \sum_{i=1}^m A_{B(i)} d_{B(i)} + A_j = B d_B + A_j = 0$$

第 j 个基本方向: $d_B = -B^{-1}A_j$

2. 基本单纯形算法

2.1 最优性条件

$$Ax = b \quad \Rightarrow \quad Bx_B + Nx_N = b \quad \Rightarrow \quad x_B = B^{-1}b - B^{-1}Nx_N$$

$$A = \begin{bmatrix} B & N \end{bmatrix} \quad x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} \quad c^T = \begin{bmatrix} c_B^T & c_N^T \end{bmatrix}$$

$$f = c^T x = c_B^T x_B + c_N^T x_N = c_B^T B^{-1}b + (c_N^T - c_B^T B^{-1}N) x_N$$

$c_B^T B^{-1}b$: 常数

c_N^T : 改变非基变量的单位增量成本

$c_B^T B^{-1}N$: 基变量随非基变量变化引入的成本

非基变量 x_j 的归约成本: $\bar{c}_j = c_j^T - c_B^T B^{-1}A_j, j = 1:n$

$\bar{c}_j \geq 0, \forall j \in R \Rightarrow x$ 是最优解

矩阵 A 的第 j 列

2. 基本单纯形算法

2.1 最优性条件

定理 1

基变量的规约成本为 0

$$B = \begin{bmatrix} A_{B(1)} & \cdots & A_{B(m)} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{red}} B^{-1}A = \begin{bmatrix} I & B^{-1}N \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{red}} B^{-1}A_{B(i)} = e_i$$

$$\bar{c}_{B(i)} = c_{B(i)} - c_B^T B^{-1} A_{B(i)} = c_{B(i)} - c_B^T e_i = c_{B(i)} - c_{B(i)} = 0$$

定理 2

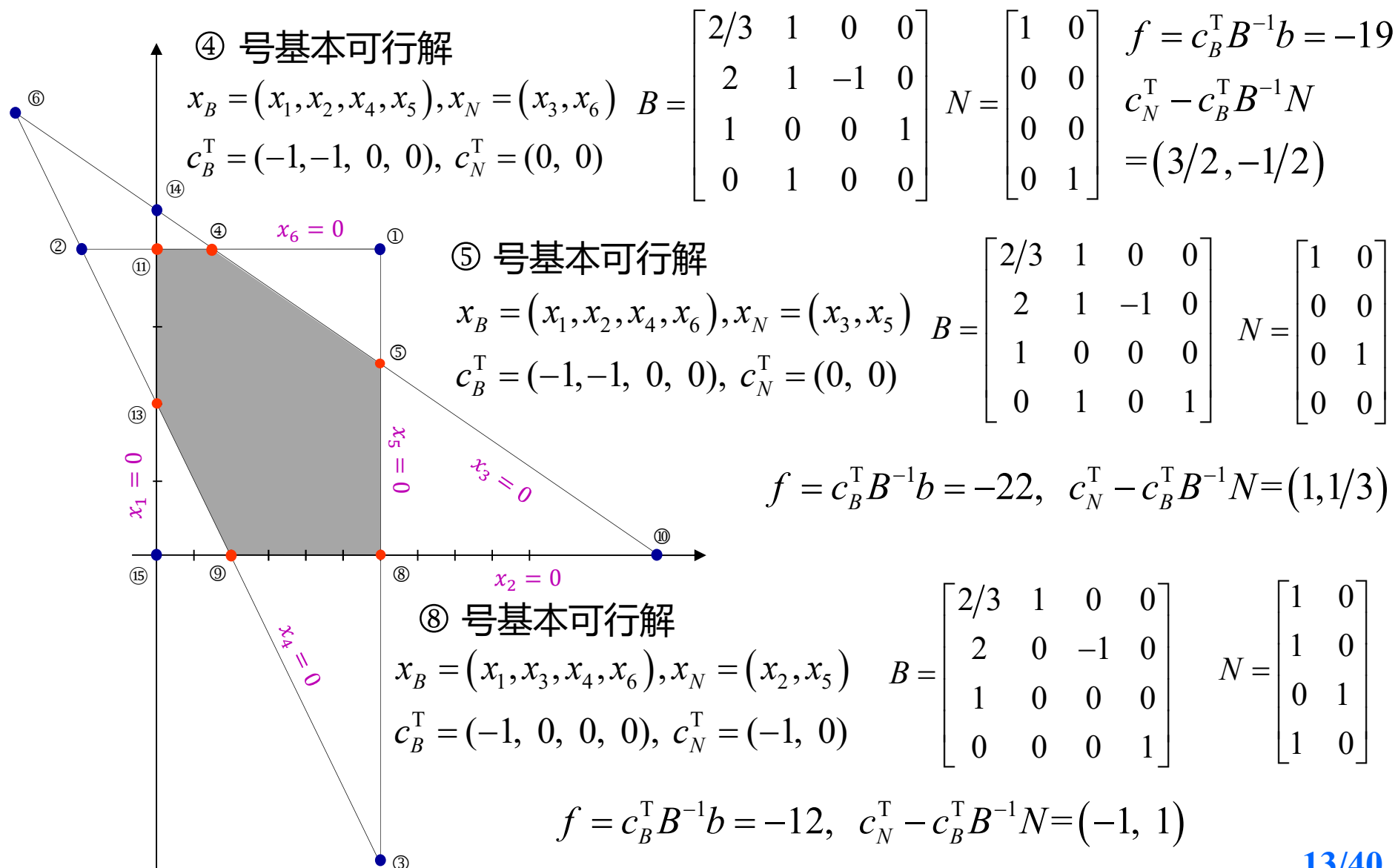
给定基本可行解 x 及其对应的基矩阵 B . 向量 $\bar{c} \in \mathbb{R}^n$ 是对应的 (基变量和非基变量的) 规约成本

- (a) 若 $\bar{c} \geq 0$, 则 x 是最优解
- (b) 若 x 是非退化的最优解, 则 $\bar{c} \geq 0$.

$$\bar{c}^T = [\bar{c}_B^T \quad \bar{c}_N^T] = [0^T \quad \bar{c}_N^T]$$

2. 基本单纯形算法

2.1 最优性条件



2. 基本单纯形算法

2.2 主元法 (Pivoting 枢轴操作)

$$\begin{array}{l} f = c^T x = c_B^T x_B + c_N^T x_N \\ Bx_B + Nx_N = b \end{array} \quad \begin{array}{l} = c_B^T B^{-1} b - \sum_{j \in R} (c_B^T B^{-1} A_j - c_j) x_j \\ \quad \quad \quad \parallel \\ = f_0 - \sum_{j \in R} \left(\underbrace{z_j - c_j}_{\text{判别数} = -\text{规约成本}} \right) x_j \end{array}$$

- 根据**定理2**, 若 $z_j - c_j \leq 0, \forall j \in R$, 则 x 是最优解;
- 若 $\exists j \in R: z_j - c_j > 0$, 则目标函数可以进一步减小

如何选择非基变量减小目标函数?

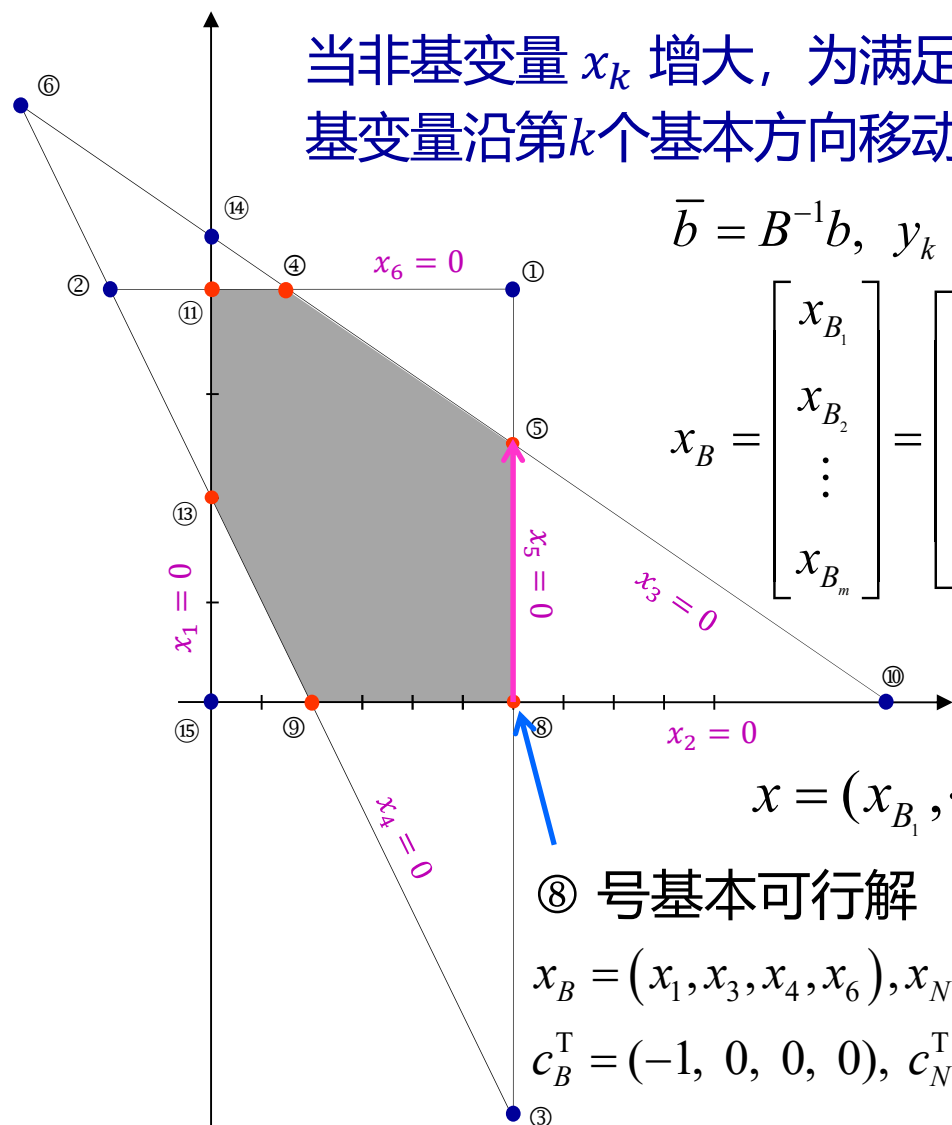
- ◆ 判别数 $z_j - c_j > 0$
 - ◆ $(z_j - c_j)x_j$ 越大越好
- {
- $\uparrow z_j - c_j: \max_{j \in R} = \{z_j - c_j\}$

 $\uparrow x_j: \text{如何确定 } x_j?$

2. 基本单纯形算法

2.2 主元法

当非基变量 x_k 增大, 为满足等式约束 $Ax = b$,
基变量沿第 k 个基本方向移动



$$\bar{b} = B^{-1}b, \quad y_k = B^{-1}A_k = -d_k$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_{B_1} \\ x_{B_2} \\ \vdots \\ x_{B_m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{1k} \\ y_{2k} \\ \vdots \\ y_{mk} \end{bmatrix} x_k \geq 0$$

$$x_j = 0, \forall j \in R - \{k\}$$

$$\Rightarrow x_k \leq \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}}, \quad y_{ik} > 0, \quad i = 1:m$$

$$\Rightarrow x_k = \min \left\{ \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\} = \frac{\bar{b}_r}{y_{rk}}$$

$$x = (x_{B_1}, \dots, x_{B_{r-1}}, 0, x_{B_{r+1}}, \dots, x_{B_m}, 0, \dots, x_k, \dots, 0)$$

⑧ 号基本可行解

$$x_B = (x_1, x_3, x_4, x_6), x_N = (x_2, x_5)$$

$$c_B^T = (-1, 0, 0, 0), c_N^T = (-1, 0)$$

$$-\bar{c}_N^T = c_B^T B^{-1}N - c_N^T = (1, -1):$$

增大非基变量 x_2 直至基变量

$x_3 = 0$ (x_2 进基, x_3 离基)

2. 基本单纯形算法

2.2 主元法

定理 3

基变量更新后: $x = (x_{B_1}, \dots, x_{B_{r-1}}, 0, x_{B_{r+1}}, \dots, x_{B_m}, 0, \dots, x_k, \dots, 0)$

(a) \bar{B} 矩阵可逆 $\bar{B} = [A_{B(1)} \quad A_{B(r-1)} \quad A_k \quad A_{B(r+1)} \quad A_{B(m)}]$

(b) x 是对应于基矩阵 \bar{B} 的基本可行解

证明 (a):

$$B = [A_{B(1)} \quad \cdots \quad A_{B(m)}]$$

是一个基矩阵(可逆)



$A_{B(1)}, \dots, A_{B(m)}$
线性无关

$$y_k = B^{-1}A_k$$



$$A_k = By_k$$

主元规则



$$y_{rk} \neq 0$$

$$= \sum_{i=1}^m y_{ik} A_{B(i)}$$



向量组 $A_{B(1)}, \dots, A_{B(r-1)}, A_k, A_{B(r+1)}, \dots, A_{B(m)}$ 线性无关

2. 基本单纯形算法

2.2 主元法

单纯形法(主元法)的矩阵形式

第1步: 找到一个初始基本可行解, 计算归约成本 \bar{c}_N

第2步: 若 $\bar{c}_N \geq 0$, 该基本可行解是最优解, 结束。否则

第3步: 找到进基变量和离基变量

第4步: 更新 B 和 \bar{c}_N , 至第2步

示例
$$\min \left\{ c^T x : \begin{bmatrix} \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_1 & A_2 & A_3 & A_4 & A_5 & A_6 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}, x \geq 0 \right\}$$

第1步: $B = \begin{bmatrix} A_1 & A_2 & A_3 \end{bmatrix}, N = \begin{bmatrix} A_4 & A_5 & A_6 \end{bmatrix}, x_{1:3} = B^{-1}b > 0$

第2步: $\bar{c}_{4:6}^T = c_{4:6}^T - c_B^T B^{-1}N = \begin{bmatrix} -2 & -1 & 3 \end{bmatrix}$

第3步: 进基变量是 x_4 , (假设)离基变量是 x_1

第4步: $B = \begin{bmatrix} A_2 & A_3 & A_4 \end{bmatrix}, N = \begin{bmatrix} A_1 & A_5 & A_6 \end{bmatrix}, x_{2:4} = B^{-1}b > 0$

对于大规模问题最耗时的计算是哪一步? 如何降低计算量?

2. 基本单纯形算法

2.3 单纯形法的表格形式

$$\begin{aligned} \min f &= c^T x \\ \text{s.t. } Ax &= b, x \geq 0 \end{aligned} \quad x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}, \quad c^T = (c_B^T, c_N^T), \quad A = (B, N)$$



$$\begin{aligned} \min f \\ \text{s.t. } f - c_B^T x_B - c_N^T x_N &= 0 \\ c_B^T \times x_B + B^{-1} N x_N &= B^{-1} b \\ x_B \geq 0, \quad x_N &\geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min f \\ \text{s.t. } x_B + B^{-1} N x_N &= B^{-1} b \\ f + 0 \cdot x_B + (c_B^T B^{-1} N - c_N^T) x_N &= c_B^T B^{-1} b \\ x_B \geq 0, \quad x_N &\geq 0 \end{aligned}$$

	z	x_B	x_N	常数项	
x_B	0	I_m	$B^{-1}N$	$B^{-1}b$	基变量
f	1	0	$c_B^T B^{-1}N - c_N^T$	$c_B^T B^{-1}b$	目标值

判别数

2. 基本单纯形算法

2.3 单纯形法的表格形式

$$B^{-1}N = (B^{-1}A_{N_1}, \dots, B^{-1}A_{N_{n-m}}) = (y_{N_1}, \dots, y_{N_{n-m}}), \quad B^{-1}b = (\bar{b}_1, \dots, \bar{b}_m)^T \geq 0$$

$$c_B^T B^{-1}N - c_N^T = (c_B^T B^{-1}A_{N_1} - c_{N_1}, \dots, c_B^T B^{-1}A_{N_{n-m}} - c_{N_{n-m}}) = (p_{N_1}, \dots, p_{N_{n-m}})$$

	x_{B_1}	\dots	x_{B_r}	\dots	x_{B_m}	\dots	x_j	\dots	x_k	\dots
x_{B_1}	1	\dots	0	\dots	0	\dots	y_{1j}	\dots	y_{1k}	\dots
\vdots	\vdots		\vdots		\vdots		\vdots		\vdots	
x_{B_r}	0	\dots	1	\dots	0	\dots	y_{rj}	\dots	y_{rk}	\dots
\vdots	\vdots		\vdots		\vdots		\vdots		\vdots	
x_{B_m}	0	\dots	0	\dots	1	\dots	y_{mj}	\dots	y_{mk}	\dots
f	0	\dots	0	\dots	0	\dots	p_j	\dots	p_k	\dots
										$\bar{c}_B^T \bar{b}$

假设 $x = (\bar{b} \ 0)^T \geq 0$ 是一个基本可行解

□ 若判别数 $p_j \leq 0, \forall j \in R$, 则 x 是最优解;

□ 若 $\exists j \in R: z_j - c_j > 0$, 则在表上执行**主元法**

2.3 单纯形法的表格形式

单纯形法的收敛性

令 $z_k - c_k = \max_j \{z_j - c_j\}$.

- 若 $z_k - c_k \leq 0$, 则当前基本可行解是最优解
- 若 $z_k - c_k > 0$ 但向量 $y_k \leq \mathbf{0}$, 则即使 $x_k \rightarrow \infty$ 也不会导致 $x_B < 0$, 且目标函数可以小于任意给定的数, 因此可以断言线性规划问题无界
- 若 $z_k - c_k > 0$ 且 $y_k \not\leq \mathbf{0}$, 则必然可以执行主元法使目标函数下降

定理 5

对于非退化的可行线性规划问题, 单纯形法在有限步内收敛:
或找到最优解或发现问题无界

2. 基本单纯形算法

2.4 表格单纯形法实例

$$\min -x_1 - x_2$$

$$\text{s.t. } 2x_1/3 + x_2 + x_3 = 18$$

$$2x_1 + x_2 - x_4 = 8$$

$$x_1 + x_5 = 12$$

$$x_2 + x_6 = 16$$

$$x_1 \sim x_6 \geq 0$$

$$x_2 = x_4 = 0$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 46/3 \\ 8 \\ 16 \end{bmatrix}$$

是可行解

$$B^{-1}N = \begin{bmatrix} 1/2 & -1/2 \\ 2/3 & 1/3 \\ -1/2 & 1/2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$(p_2, p_4) = (0.5, 0.5)$$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
$x_2 = 8 \dashrightarrow x_1$	1	1/2	0	-1/2	0	0	4
$x_2 = 23 \dashrightarrow x_3$	0	2/3	1	1/3	0	0	46/3
x_5	0	-1/2	0	1/2	1	0	8
$x_2 = 16 \dashrightarrow x_6$	0	1	0	0	0	1	16
$\Delta f = -4$							-4

$x_4 = 46 \leftarrow$
 $x_4 = 16 \leftarrow$

$\Delta f = -8$

2. 基本单纯形算法

2.4 表格单纯形法实例

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	$1/2$	0	$-1/2$	0	0	4
x_3	0	$2/3$	1	$1/3$	0	0	$46/3$
x_5	0	$-1/2$	0	$1/2$	1	0	8
x_6	0	1	0	0	0	1	16
	$1/2$		$1/2$				-4



	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	0	0	0	1	0	12
$x_2 = 10 \dashrightarrow x_3$	0	1	1	0	$-2/3$	0	10
x_4	0	-1	0	1	2	0	16
$x_2 = 16 \dashrightarrow x_6$	0	1	0	0	0	1	16
	1		0		-1		-12



2. 基本单纯形算法

2.4 表格单纯形法实例

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	0	0	0	1	0	12
x_3	0	1	1	0	$-2/3$	0	10
x_4	0	-1	0	1	2	0	16
x_6	0	1	0	0	0	1	16
		1		0	-1		-12



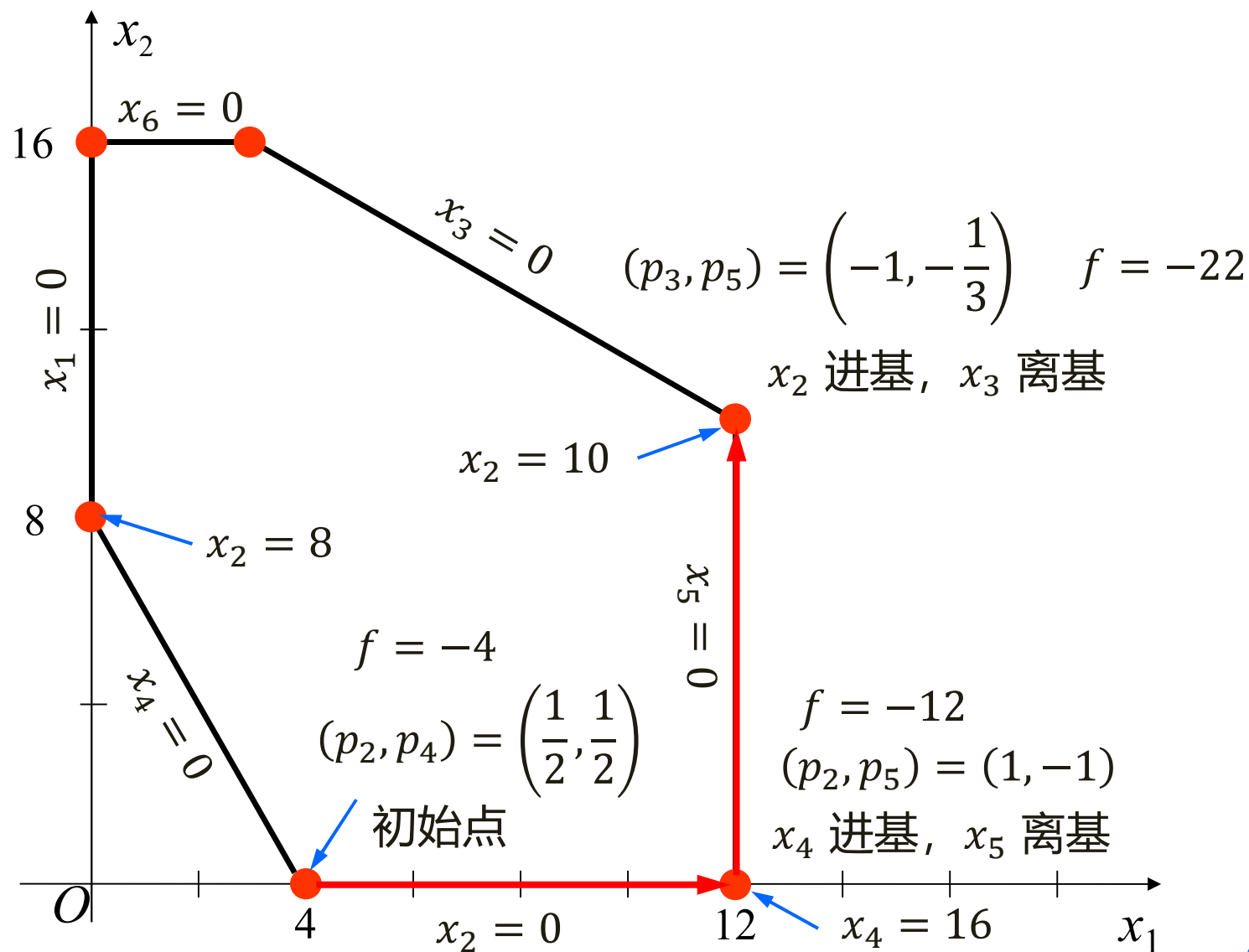
	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	0	0	0	1	0	12
x_2	0	1	1	0	$-2/3$	0	10
x_4	0	0	1	1	$4/3$	0	26
x_6	0	0	-1	0	$2/3$	1	6
		0	-1	0	$-1/3$		-22

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 10 \end{bmatrix}$$

$$f = -22$$

2. 基本单纯形算法

2.4 表格单纯形法实例



1. 线性规划的代数视角

2. 基本单纯形算法

3. 线性规划对偶理论(续)

3. 线性规划对偶理论(续)

3.1 强对偶的证明

原始问题

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

对偶问题

$$\begin{aligned} \max \quad & b^T y \\ \text{s.t.} \quad & A^T y \leq c \\ & y \text{ free} \end{aligned}$$

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

强对偶定理

若原始线性规划有最优解，对偶线性规划也有最优解，且二者最优值相等

证明： 求解原始问题。在最优解处有

$$x_B = B^{-1}b \geq 0$$

$$y^T b = c_B^T B^{-1} b = c^T x$$

弱对偶

目标值达到最优

$$\text{令 } y^T \triangleq c_B^T B^{-1}$$

y 是对偶问题的最优解

$$c^T - c_B^T B^{-1} A \geq 0$$

$$y^T A \leq c^T$$

y 对偶可行

3. 线性规划对偶理论(续)

3.2 线性规划的最优性条件

原始问题

$$\begin{array}{ll}\min & c^T x \\ \text{s.t.} & Ax \geq b\end{array}$$

对偶问题

$$\begin{array}{ll}\max & b^T y \\ \text{s.t.} & A^T y = c \\ & y \geq 0\end{array}$$

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

➤ 原始-对偶条件

$$\begin{array}{l}Ax \geq b \\ A^T y = c, y \geq 0 \\ c^T x = b^T y\end{array}$$

原始可行
对偶可行
强对偶

➤ Karush-Kuhn-Tucker (KKT) 条件

$$\begin{array}{l}Ax \geq b \\ A^T y = c, y \geq 0 \\ y^T (Ax - b) = 0\end{array}$$

原始可行
对偶可行
互补松弛

3. 线性规划对偶理论(续)

3.3 对偶变量与影子价格

原始线性规划

强对偶

对偶线性规划

$$\begin{array}{l} \min c^T x \\ \text{s.t. } Ax \geq b \end{array} \quad b \leftarrow b + \Delta b \quad = \quad \begin{array}{l} \max b^T y \rightarrow (b + \Delta b)^T y \\ \text{s.t. } A^T y = c \\ y \geq 0 \end{array}$$

在可行解 x^* 处, 将不等式约束 $a_j^T x \geq b_j$ 称为

- 起作用约束, 若 $a_j^T x^* = b_j$
- 非起作用约束, 若 $a_j^T x^* > b_j$

定理 (互补松弛)

若 x^* 和 y^* 分别是原始和对偶最优解, 则对于原始问题的约束条件 $j = 1:m$ 及其对偶变量, $a_j^T x^* > b_j$ 和 $y_j^* > 0$ 不能同时成立。

假设 Δb_j 足够小以至于原始问题的最优基(索引)不变

- 若约束 j 不起作用, 则最优值 z^* 不变 ($y_j^* = 0$)
- 若约束 j 起作用, 则 $\Delta z^* = \sum_j \Delta b_j y_j^*$ (y_j^* 为资源 b_j 的影子价格)

例1: 用单纯形法求解如下线性规划

$$\begin{aligned}
 \max \quad & 3x_1 + x_2 + 3x_3 \\
 \text{s.t.} \quad & 2x_1 + x_2 + x_3 \leq 2 \\
 & x_1 + 2x_2 + 3x_3 \leq 5 \\
 & 2x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 6 \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0
 \end{aligned}$$

先将一般形式化为标准形式:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & -3x_1 - x_2 - 3x_3 \\
 \text{s.t.} \quad & 2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 2 \\
 & x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_5 = 5 \\
 & 2x_1 + 2x_2 + x_3 + x_6 = 6 \\
 & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6 \geq 0
 \end{aligned}$$

$$B = [A_4 \ A_5 \ A_6] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad x_B = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix} \quad x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$f = -3x_1 - x_2 - 3x_3: \quad c_B^T = (0 \ 0 \ 0), \quad c_N^T = (-3 \ -1 \ -3) \quad f = 0$$

$$(p_1, p_2, p_3) = c_B^T B^{-1} N - c_N^T = -c_N^T = (-3 \ -1 \ -3)$$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_4	2	1	1	1	0	0	2
x_5	1	2	3	0	1	0	5
x_6	2	2	1	0	0	1	6
	3	1	3	0	0	0	0

选 x_1 进基, A_1 为主列

$$\min \left\{ \frac{2}{2}, \frac{5}{1}, \frac{6}{2} \right\} = 1$$

最小值对应离基变量 x_4

例题

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_4	2	1	1	1	0	0	2
x_5	1	2	3	0	1	0	5
x_6	2	2	1	0	0	1	6
	3	1	3	0	0	0	0

新单纯形表对应的基矩阵:

$$[A_1 \ A_5 \ A_6] = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

在表上做初等行变换:

$$R_1 \leftarrow \frac{R_1}{2} \quad R_2 \leftarrow R_2 - \frac{R_1}{2} \quad R_3 \leftarrow R_3 - R_1 \quad R_0 \leftarrow R_0 - \frac{3R_1}{2}$$

更新单纯形表

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	1/2	1/2	1/2	0	0	1
x_5	0	3/2	5/2	-1/2	1	0	4
x_6	0	1	0	-1	0	1	4
	0	-1/2	3/2	-3/2	0	0	-3

选 x_3 进基, A_3 为主列

$$\min \left\{ \frac{1}{1/2} \quad \frac{4}{5/2} \right\} = \frac{8}{5}$$

最小值对应离基变量 x_5

例题

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	1/2	1/2	1/2	0	0	1
x_5	0	3/2	5/2	-1/2	1	0	4
x_6	0	1	0	-1	0	1	4
	0	-1/2	3/2	-3/2	0	0	-3

新单纯形表对应的基矩阵:

$$[A_1 \ A_3 \ A_6] = \begin{bmatrix} 1 & 1/2 & 0 \\ 0 & 5/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

在表上做初等行变换:

$$R_2 \leftarrow 2R_2/5$$

$$R_1 \leftarrow R_1 - R_2/5$$

$$R_0 \leftarrow R_0 - 3R_2/5$$

更新单纯形表

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
x_1	1	1/5	0	3/5	-1/5	0	1/5
x_3	0	3/5	1	-1/5	2/5	0	8/5
x_6	0	1	0	-1	0	1	4
	0	-7/5	0	-6/5	-3/5	0	-27/5

最优解为

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/5 \\ 0 \\ 8/5 \end{bmatrix} \quad f_{\max} = \frac{27}{5}$$

例 2: 在标准型线性规划中

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

矩阵 A 行满秩。在最优解处，基变量都是正数，即 $x_B^* > 0$ 。

证明: 对偶线性规划有唯一解。

证明:

对偶问题为 $\max \{b^T y : A^T y \leq c\}$

假设对偶问题的最优解为 y^* ，需满足对偶问题约束条件 $A^T y^* \leq c$ 。

对偶最优解处的起作用约束由原问题最优解决定，满足互补松弛条件

$$([c_B^T, c_N^T] - y^{*T}[B, N]) \begin{pmatrix} x_B \\ 0 \end{pmatrix} = (c_B^T - y^{*T}B)x_B = 0$$

由于 $x_B^* > 0$ ，故 $B^T y^* = c_B$ 。又因为 A 行满秩，基矩阵可逆，故对偶问题的唯一最优解为 $y^* = (B^T)^{-1}c_B$

例 3: 考察以下两个线性规划

$$\begin{aligned} v_1^p &= \max \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{P1} \quad &\text{s.t. } \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1:m \\ &x_j \geq 0, j = 1:n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} v_2^p &= \max \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \text{P2} \quad &\text{s.t. } \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i + k_i, i = 1:m \\ &x_j \geq 0, j = 1:n \end{aligned}$$

其中右端项扰动 k_1, \dots, k_m 是给定常数。P1 的对偶最优解为 (y_1^*, \dots, y_m^*) 。

证明: $v_2^p \leq v_1^p + \sum_{i=1}^m k_i y_i$

证明: 分别写出P1和P2的对偶问题D1和D2, 由强对偶有 $v_1^p = v_1^d, v_2^p = v_2^d$

$$\begin{aligned} v_1^d &= \min \sum_{i=1}^m b_i y_i = \sum_{i=1}^m b_i y_i^* \\ \text{D1} \quad &\text{s.t. } \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j, j = 1:n \\ &y_i \geq 0, i = 1:m \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} v_2^d &= \min \sum_{i=1}^m (b_i + k_i) y_i \\ \text{D2} \quad &\text{s.t. } \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j, j = 1:n \\ &y_i \geq 0, i = 1:m \end{aligned}$$

D1 和 D2 约束相同, 故D1的最优解 y^* 是 D2 的可行解, 因此:

$$v_2^d = \sum_{i=1}^m (b_i + k_i) y_i^{**} \leq \sum_{i=1}^m (b_i + k_i) y_i^* = v_1^d + \sum_{i=1}^m b_i y_i^*$$

例 4: 某线性规划极小化 $-2x_1 + 4x_2$, 约束为 \leq 型不等式, x_3 和 x_4 是转化为标准型时引入的松弛变量。右表是迭代至某一步的单纯形表。求未知数 $a \sim g$ 的值和最优解。

x_B	x_1	x_2	x_3	x_4	
$x_{B(1)}$	c	0	1	$1/5$	4
$x_{B(2)}$	d	e	0	2	a
	b	-1	f	g	-8

解: 由单纯形表可知, x_3 是基变量, 故 $f = 0, B(1) = 3$, 当前目标值 $z = -8$

由 $-\bar{c}_2 = -1$ 知 x_2 是非基变量, 故 $x_2 = 0, -2x_1 + 4x_2 = -8 \Rightarrow x_1 = 4$

x_4 是非基变量 $\Rightarrow x_1$ 是基变量, 故 $c = 0, d = 1, a = 4, b = 0, B(2) = 1$

x_B	x_1	x_2	x_3	x_4	
x_3	0	0	1	$1/5$	4
x_1	1	e	0	2	4
	0	-1	0	g	-8

例 4: 续

初始表

$$\begin{array}{c|ccc} B & N & I & b \\ \hline -c_B^T & -c_N^T & 0 & 0 \end{array}$$



当前表

$$\begin{array}{c|ccc} I & B^{-1}N & B^{-1} & B^{-1}b \\ \hline 0 & c_B^T B^{-1}N - c_N^T & c_B^T B^{-1} & c_B^T B^{-1}b \end{array} \quad B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1/5 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad c_B = \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$(0 \quad g) = c_B^T B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1/5 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -4 \end{bmatrix} \Rightarrow g = -4 \quad \text{已达最优解}$$

$$c_B^T B^{-1} A_2 - c_2 = -1$$

$$c_2 = 4$$

$$[0 \quad -4] A_2 = 3$$

$$a_{22} = -3/4$$

$$\begin{bmatrix} 0 \\ e \end{bmatrix} = B^{-1} A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1/5 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{12} \\ -3/4 \end{bmatrix}$$

$$e = 0 \cdot a_{12} - 2 \times \frac{3}{4} = -\frac{3}{2}$$

x_B	x_1	x_2	x_3	x_4	
x_3	0	0	1	1/5	4
x_1	1	e	0	2	4
	0	-1	0	g	-8

例 5: 只有一个等式约束的标准型线性规划

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{i=1}^n c_i x_i \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{i=1}^n a_i x_i = b \quad (b \geq 0) \\ & x_i \geq 0, i = 1:n \end{aligned}$$

如何判断该问题是否可行？若可行提出一种简单的求解方法。

- 若 $b = 0$, 则 $x = 0$ 即为一个可行解
- 若 $b > 0$, 则当且仅当 $\exists a_i > 0$ 时问题有可行解:

$$x_i = b/a_i, x_j = 0, j \neq i \text{ 即为一个可行解}$$

由于 $m = 1$, 任何基本可行解最多只有一个非零元素

- 若 $b > 0$, 令 $k = \operatorname{argmin} \left\{ \frac{c_i b}{a_i} \mid a_i > 0 \right\}$, 最优解为 $(0, \dots, b/a_k, \dots, 0)$
- 若 $b = 0$, 由于 $x = 0$ 是可行解, 最优值必定非正
若能找到一个可行解 $x > 0$ 满足 $a^T x = 0$ 以及 $c^T x < 0$,
则对任意 $\gamma > 0$, $\gamma x > 0$, $a^T \gamma x = 0$, 故 γx 可行且 $c^T \gamma x < 0$.
这种情况下, 问题无界。否则若 $\exists \lambda: c = \lambda a$, 则最优值为 0

- 会将一般形式的线性规划转化为标准型
- 理解主元选取规则，不要求相关证明
- 会用单纯形表求解非退化的线性规划问题
- 会从单纯形表中解读相关信息