

Optimal Theory and Method

# 最优化理论与方法

---

翟春杰

杭州电子科技大学 自动化学院  
科技馆512

Email: [cjzhai@hdu.edu.cn](mailto:cjzhai@hdu.edu.cn)



### 目录

- 单纯形方法原理（考）
- 两段法与大M法（考）



### 目录

- 单纯形方法原理（考）
- 两段法与大M法（考）



### ■ 单纯形方法原理

- 单纯形法的基本思想
- 如何实现基本可行解的不断改进
- 单纯形方法具体的计算步骤
- 单纯形方法的收敛性
- 使用表格形式的单纯形法



### ■ 单纯形方法原理

$$\begin{array}{ll} \min & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{array}$$

#### ► 单纯形法的基本思想

- ①先找到一个基本可行解;
- ②寻找能使目标函数有所改善的下一个基本可行解;
- ③继续寻找更好的基本可行解, 直到达到最优基本可行解。

### 要掌握单纯形法, 必须解决对应的三个基本问题

- ①如何确定一个基本可行解;
- ②如何寻找一个更好的基本可行解;
- ③如何判断当前基本可行解是否为最优基本可行解



### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 基本可行解的不断改进

#### 考虑问题

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$

其中

$A$ 是 $m \times n$ 矩阵, 秩为 $m$

$c$ 是 $n$ 维行向量

$x$ 是 $n$ 维列向量

$b \geq 0$ 是 $m$ 维列向量



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

#### ① 求基本可行解 $x^{(0)}$ :

$$\mathbf{A} = (\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_n)$$

$\mathbf{A}$ 分解成 $(\mathbf{B}, \mathbf{N})$ (可能经列调换), 使 $\mathbf{B}$ 是基矩阵

$\mathbf{x}^{(0)} = [\mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}, \mathbf{0}]^T$ 是基本可行解

在 $\mathbf{x}^{(0)}$ 处的目标函数值

$$f_0 = \mathbf{c}\mathbf{x}^{(0)} = (\mathbf{c}_B, \mathbf{c}_N) \begin{bmatrix} \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

设  $x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}$  是任一个可行解

$$\text{由 } Ax = b \longrightarrow (B, N)(x_B, x_N)^T = b$$

$$\text{得 } Bx_B + Nx_N = b$$

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

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





## ■ 单纯形方法原理

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $\mathbf{x}^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $\mathbf{x}^{(1)}$ ：

在该任一可行解  $\mathbf{x} = [\mathbf{x}_B, \mathbf{x}_N]^T$  的目标函数值为

$$\begin{aligned} f = \mathbf{c}\mathbf{x} &= (\mathbf{c}_B, \mathbf{c}_N) \begin{bmatrix} \mathbf{x}_B \\ \mathbf{x}_N \end{bmatrix} = (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} - \mathbf{c}_N) \mathbf{x}_N \\ &= \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B + \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} (\mathbf{p}_m, \mathbf{p}_r) - (\mathbf{c}_m, \mathbf{c}_r)) (\mathbf{x}_m, \mathbf{x}_r)^T \\ &= \mathbf{c}_B (\mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} - \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \mathbf{x}_N) + \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N \\ &= \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} - (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} - \mathbf{c}_N) \mathbf{x}_N \\ &= f_0 - \sum_{j \in R} (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{p}_j - c_j) x_j \quad \mathbf{R} \text{ 是非基变量下标集} \\ &= f_0 - \sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j, \quad z_j = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{p}_j \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

在该任一可行解  $x = [x_B, x_N]^T$  的目标函数值为

$$f = f_0 - \sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j$$

适当选取自由未知量  $x_j (j \in R)$  的数值就有可能使得

$$\sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j > 0$$

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

在  $n-m$  个非基变量中，使  $n-m-1$  个非基变量为 0，只有一个非基变量，比如  $x_k$  为正

$$\sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j > 0$$

当  $x_j (j \in R)$  取值相同时， $z_j - c_j$  越大，目标函数下降越多，因此选择  $x_k$ ，使

$$z_k - c_k = \max_{j \in R} \{ z_j - c_j \},$$

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

$x_k$  变为正数后

$$\begin{aligned} x_B &= B^{-1}b - B^{-1}Nx_N \\ &= B^{-1}b - B^{-1}(\cdots, p_k, \cdots, p_m) \begin{bmatrix} 0 \\ x_k \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ &= B^{-1}b - B^{-1}p_k x_k \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bar{b} &= B^{-1}b \\ y_k &= B^{-1}p_k \end{aligned} \begin{matrix} \searrow \\ \searrow \end{matrix} \text{m维列向量}$$

将  $x_B$  展开后



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

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

确定改进可行解  $x = [x_B, x_N]^T$

$$x_N = (0, \dots, 0, x_k, 0, \dots, 0)^T$$

必须确定  $x_k$

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

$x_k$  越大  $f$  下降越多；但取值受到可行性的限制

$$x_B = \begin{bmatrix} x_{B1} \\ x_{B2} \\ \vdots \\ x_{Bm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{1k} \\ y_{2k} \\ \vdots \\ y_{mk} \end{bmatrix} x_k$$

当  $y_{ik} \leq 0$  时，

$x_k$  可取任何正值

当  $y_{ik} > 0$  时，

$$x_{Bi} = \bar{b}_i - y_{ik} x_k \geq 0$$

$$x_k \leq \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}}$$



#### ■ 单纯形方法原理

##### ➤ 基本可行解的不断改进

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

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

$$x_k \leq \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} \quad \text{为使 } x_B \geq 0, \text{ 令}$$

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

$$x_{Bi} = \bar{b}_i - y_{ik} x_k = \bar{b}_i - y_{ik} \frac{\bar{b}_r}{y_{rk}}$$

此时原基变量  $x_{Br} = 0$ ，得到新的可行解

$$x = (x_{B1}, \dots, x_{Br-1}, 0, x_{Br+1}, \dots, x_k, 0, \dots, 0)^T$$





## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

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

① 从基本可行解  $x^{(0)}$  出发，求一个改进的基本可行解  $x^{(1)}$ ：

**基本可行解：非基变量均为0，基变量对应A矩阵的列线性无关**

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

原来的基  $B = (p_{B_1}, \dots, p_{B_r}, \dots, p_{B_m})$   $m$  个列

线性无关

由于  $y_k = B^{-1} p_k$ ，故  $p_k = B y_k = \sum_{i=1}^m y_{ik} p_{B_i}$ ，系数  $y_{rk} \neq 0$

用  $p_k$  取代  $p_{B_r}$  后， $p_{B_1}, \dots, p_k, \dots, p_{B_m}$ ，线性无关





#### ■ 单纯形方法原理

##### ➤ 基本可行解的不断改进

概括一下基本可行解改进的基本思路：

(1) 在基本可行解  $x^{(0)}$  的基础上，构建任意一个可行解

$$x^{(0)} = [B^{-1}b, 0]^T \quad x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} \quad x_B = B^{-1}b - B^{-1}Nx_N$$

(2) 考察该任一可行解和  $x^{(0)}$  所对应的目标函数之间的关系

$$f = f_0 - \sum_{j \in R} (z_j - c_j)x_j$$

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

概括一下基本可行解改进的基本思路：

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$

(3) 确定改进规则，即只让一个非基变量为正，其余为0

$$f = f_0 - \sum_{j \in R} (z_j - c_j)x_j$$

(4) 具体让哪一个非基变量为正，选择对应的最大正系数

$$z_k - c_k = \max_{j \in R} \{ z_j - c_j \}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 基本可行解的不断改进

概括一下基本可行解改进的基本思路：

(5) 根据约束，确定 $x_k$ 具体值，以最小化

$$f = f_0 - (z_k - c_k)x_k$$

(6) 对原基矩阵对应的变量进行运算，获得改进的基本可行解

$$\mathbf{x}_B = \begin{bmatrix} x_{B_1} \\ x_{B_2} \\ \vdots \\ x_{B_m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{1k} \\ y_{2k} \\ \vdots \\ y_{mk} \end{bmatrix} x_k \quad \mathbf{x}_N = (0, \dots, 0, x_k, 0, \dots, 0)^T$$



## ■ 单纯形方法原理

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

### ➤ 基本可行解的不断改进

按照上面的方法，从基本可行解 $\mathbf{x}^{(0)}$ 出发，可以找到一个改进的基本可行解 $\mathbf{x}^{(1)}$ ，类似地，可以从基本可行解 $\mathbf{x}^{(1)}$ 出发，找到基本可行解 $\mathbf{x}^{(2)}$ ，直到所有的 $z_j - c_j, j \in R$ 均为非正数，便找到了最优非基变量

### 最优基本可行解判别定理：

若在极小化问题中，对于某个基本可行解，所有 $z_j - c_j \leq 0$ ，则这个基本可行解是最优解；若在极大化问题中，对于某个基本可行解，所有 $z_j - c_j \geq 0$ ，则这个基本可行解是最优解。

$z_j - c_j = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{p}_j - c_j, \quad j = 1, \dots, n.$  为判别数或检验数。



## ■ 单纯形方法原理

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$

### ► 单纯形法的计算步骤

**首先要给定一个初始基本可行解。设初始基为  $B$ ，然后执行下列主要步骤：**

(1) 解  $Bx_B = b$ , 求得  $x_B = B^{-1}b = \bar{b}$ , 令  $x_N = 0$ , 计算目标函数值  $f = c_B x_B$ 。

(2) 求单纯形乘子  $w$ , 解  $wB = c_B$ , 得到  $w = c_B B^{-1}$ . 对于所有非基变量, 计算判别数  $z_j - c_j = wp_j - c_j$ . 令  $z_k - c_k = \max_{j \in R} \{z_j - c_j\}$ 。

若  $z_k - c_k \leq 0$ , 则对于所有非基变量  $z_j - c_j \leq 0$ ,

现行基本可行解是最优解。否则, 进行下一步。

(3) 解  $By_k = p_k$ , 得到  $y_k = B^{-1}p_k$ , 若  $y_k \leq 0$ , 即  $y_k$  的每个分量均非正数,



#### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 单纯形法的计算步骤

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

问题不存在有限最优解. 否则, 进行步骤(4).

(4) 确定下标  $r$ , 使

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

$x_{B_r}$  为离基变量,  $x_k$  为进基变量.

用  $\mathbf{p}_k$  替换  $\mathbf{p}_{B_r}$ , 得到新的基矩阵  $\mathbf{B}$ , 返回步骤(1).



### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 单纯形法的计算步骤

**例子 用单纯形法解下列问题：**

$$\begin{aligned} \min \quad & -4x_1 - x_2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + 2x_2 \leq 4, \\ & 2x_1 + 3x_2 \leq 12, \\ & x_1 - x_2 \leq 3, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

**求该问题的最优解和对应的最优值**

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$





### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 单纯形法的计算步骤

**解：把非标准形式标准化**

引入松弛变量  $x_3, x_4, x_5$ , 把问题化成

$$\begin{aligned} \min \quad & -4x_1 - x_2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + 2x_2 + x_3 = 4, \\ & 2x_1 + 3x_2 + x_4 = 12, \\ & x_1 - x_2 + x_5 = 3, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, 5, \end{aligned}$$





## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 单纯形法的计算步骤

给出矩阵**A**、**c**、**b**:

$$\min \quad -4x_1 - x_2$$

$$\text{s.t.} \quad -x_1 + 2x_2 + x_3 = 4,$$

$$2x_1 + 3x_2 + x_4 = 12,$$

$$x_1 - x_2 + x_5 = 3,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, 5,$$

$$\mathbf{A} = (\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \mathbf{p}_3, \mathbf{p}_4, \mathbf{p}_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{c} = (-4, -1, 0, 0, 0)$$

$$\mathbf{b} = (4, 12, 3)^T$$



## ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## ➤ 单纯形法的计算步骤

**第一次迭代:**

$$B = (p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 12 \\ 3 \end{bmatrix}, x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ► 单纯形法的计算步骤

$$c = (-4, -1, 0, 0, 0)$$

**第一次迭代:**

$$f_1 = c_B x_B = (0, 0, 0)(4, 12, 3)^T = 0,$$

$$w = c_B B^{-1} = (0, 0, 0) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = (0, 0, 0),$$

**非基变量对应的判别数:**

$$z_1 - c_1 = wp_1 - c_1 = (0, 0, 0)(-1, 2, 1)^T + 4 = 4,$$

$$z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = (0, 0, 0)(2, 3, -1)^T + 1 = 1.$$

**基变量对应的判别数均为0**



### ■ 单纯形方法原理

$$\mathbf{A} = (\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \mathbf{p}_3, \mathbf{p}_4, \mathbf{p}_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ➤ 单纯形法的计算步骤

#### 第一次迭代:

因此最大判别数是  $z_1 - c_1 = 4$ , 下标  $k=1$ . 计算  $\mathbf{y}_1$ , 有

$$\mathbf{y}_1 = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix},$$

$$\bar{\mathbf{b}} = \mathbf{x}_B = (4, 12, 3)^T.$$

确定下标  $r$ , 有

$$\frac{\bar{b}_r}{y_{r1}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_2}{y_{21}}, \frac{\bar{b}_3}{y_{31}} \right\} = \min \left\{ \frac{12}{2}, \frac{3}{1} \right\} = \frac{3}{1},$$

因此  $r=3$ .  $\mathbf{x}_B$  中第 3 个分量  $x_5$  为离基变量,  $x_1$  为进基变量,



### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ➤ 单纯形法的计算步骤

**第二次迭代:**

$$B = (p_3, p_4, p_1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 6 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{x}_N = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



## ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$c = (-4, -1, 0, 0, 0)$$

## ➤ 单纯形法的计算步骤

**第二次迭代:**

$$f_2 = -12,$$

$$w = c_B B^{-1} = (0, 0, -4) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = (0, 0, -4),$$

**非基变量对应的判别数:**

$$z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = (0, 0, -4)(2, 3, -1)^T + 1 = 5,$$

$$z_5 - c_5 = wp_5 - c_5 = (0, 0, -4)(0, 0, 1)^T - 0 = -4.$$

**基变量对应的判别数均为0**



### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ➤ 单纯形法的计算步骤

#### 第二次迭代:

最大判别数为  $z_2 - c_2 = 5$ , 指标  $k=2$ . 计算  $y_2$ , 有

$$y_2 = B^{-1} p_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \\ -1 \end{bmatrix},$$

$$\frac{\bar{b}_r}{y_{r2}} = \min \left\{ \frac{7}{1}, \frac{6}{5} \right\} = \frac{6}{5} = \frac{\bar{b}_2}{y_{22}}$$

因此,  $x_{B_r} = x_4$  为离基变量.  $x_2$  为进基变量.

用  $p_2$  替换  $p_4$ , 得到新基. 进行下一次迭代.



### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ► 单纯形法的计算步骤

**第三次迭代:**

$$B = (p_3, p_2, p_1) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 3 & 2 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix},$$

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{5} & \frac{7}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} & -\frac{2}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix},$$





### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ► 单纯形法的计算步骤

**第三次迭代:**

$$\mathbf{x}_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{29}{5} \\ \frac{6}{5} \\ \frac{21}{5} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_N = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$f_3 = -18.$$



## ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$c = (-4, -1, 0, 0, 0)$$

## ➤ 单纯形法的计算步骤

第三次迭代:

$$w = c_B B^{-1} = (0, -1, -4) \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{5} & \frac{7}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} & -\frac{2}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix} = (0, -1, -2),$$

非基变量对应的判别数:

$$z_4 - c_4 = wp_4 - c_4 = (0, -1, -2)(0, 1, 0)^T = -1,$$

$$z_5 - c_5 = wp_5 - c_5 = (0, -1, -2)(0, 0, 1)^T = -2.$$

非基变量对应的判别数:

$$z_1 - c_1 = (0, -1, -2)(-1, 2, 1)^T - (-4) = 0$$

$$z_2 - c_2 = (0, -1, -2)(2, 3, -1)^T - (-1) = 0$$

$$z_3 - c_3 = (0, -1, -2)(1, 0, 0)^T - 0 = 0$$



### ■ 单纯形方法原理

$$A = (p_1, p_2, p_3, p_4, p_5) = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

### ➤ 单纯形法的计算步骤

#### 第三次迭代:

由于所有  $z_j - c_j \leq 0$ ,

$$\mathbf{x}_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{29}{5} \\ \frac{6}{5} \\ \frac{21}{5} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_N = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

原问题的最优解和最优值为:

$$x_1 = \frac{21}{5}, \quad x_2 = \frac{6}{5}, \quad f_{\min} = -18$$



### ■ 单纯形方法原理

#### ► 单纯形法的收敛性

$$\text{令 } z_k - c_k = \max\{z_j - c_j\}$$

**每次迭代必出现下列三种情形之一：**

(1)  $z_k - c_k \leq 0$  .这时现行基本可行解就是最优解 .

(2)  $z_k - c_k > 0$  且  $y_k \leq 0$  .

当  $x_k$  无限增大时,目标函数值  $f \rightarrow -\infty$  ,问题属于无界

(3)  $z_k - c_k > 0$  且  $y_k \not\leq 0$  .这时可求出新的基本可行解

若  $x_k = \frac{\bar{b}_r}{y_{rk}} > 0$  , 则经迭代,目标函数值下降 .



### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 单纯形法的收敛性

当极小化线性规划问题**存在最优解**时，对于非退化情形，在每次迭代中，均有

$$x_B = B^{-1} b = \bar{b} > 0,$$

$$x_k = \bar{b}_r / y_{rk} > 0,$$

经迭代，目标函数值减小，**由于基本可行解的个数有限，因此经有限次迭代必能达到最优解**

**定理：**对于非退化问题，单纯形方法经有限次迭代或达到最优基本可行解，或得出无界的结论。



### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{aligned}$$

记  $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_B \\ \mathbf{x}_N \end{bmatrix}, \quad \mathbf{c} = (\mathbf{c}_B, \mathbf{c}_N)$

#### 标准形的等价形式

$$\begin{aligned} \min \quad & f \\ \text{s.t.} \quad & f - \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B - \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = 0, \\ & \mathbf{B} \mathbf{x}_B + \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x}_B \geq \mathbf{0}, \quad \mathbf{x}_N \geq \mathbf{0}. \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

$$\begin{aligned} \min \quad & f \\ \text{s.t.} \quad & f - \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B - \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = 0, \\ & \mathbf{B} \mathbf{x}_B + \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x}_B \geqslant \mathbf{0}, \quad \mathbf{x}_N \geqslant \mathbf{0}. \end{aligned}$$

对  $\mathbf{B} \mathbf{x}_B + \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{b}$  两边同左乘  $\mathbf{B}^{-1}$

$$\mathbf{x}_B + \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$$

左乘  $\mathbf{c}_B$ ，加入式  $f - \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B - \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = 0$

得到

$$f + 0 \cdot \mathbf{x}_B + (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} - \mathbf{c}_N) \mathbf{x}_N = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$$



### ■ 单纯形方法原理

#### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

##### 原等式约束

$$f - c_B x_B - c_N x_N = 0$$

$$B x_B + N x_N = b$$

##### 得到等价约束

$$x_B + B^{-1} N x_N = B^{-1} b$$

$$f + 0 \cdot x_B + (c_B B^{-1} N - c_N) x_N = c_B B^{-1} b$$

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





## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

于是得到等价的线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & f \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{x}_B + \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}, \\ & f + 0 \cdot \mathbf{x}_B + (\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} - \mathbf{c}_N) \mathbf{x}_N = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x}_B \geq \mathbf{0}, \quad \mathbf{x}_N \geq \mathbf{0}. \end{aligned}$$

将等式约束方程的系数置于表中，得单纯形表

	$f$	$\mathbf{x}_B$	$\mathbf{x}_N$	右端
$\mathbf{x}_B$	0	$\mathbf{I}_m$	$\mathbf{B}^{-1} \mathbf{N}$	$\mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$
$f$	1	0	$\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} - \mathbf{c}_N$	$\mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

	$f$	$x_B$	$x_N$	右端
$x_B$	0	$I_m$	$B^{-1}N$	$B^{-1}b$
$f$	1	0	$c_B B^{-1}N - c_N$	$c_B B^{-1}b$

$B^{-1}N$  有  $n-m$  个列

$$\begin{aligned}
 B^{-1}N &= B^{-1}(p_{N_1}, p_{N_2}, \dots, p_{N_{n-m}}) \\
 &= (B^{-1}p_{N_1}, B^{-1}p_{N_2}, \dots, B^{-1}p_{N_{n-m}}) \\
 &= (y_{N_1}, y_{N_2}, \dots, y_{N_{n-m}}),
 \end{aligned}$$

$B^{-1}b$  是  $m$  维列向量

$$B^{-1}b = (\bar{b}_1, \bar{b}_2, \dots, \bar{b}_m)^T$$

$$\begin{aligned}
 \min \quad & f \\
 \text{s.t.} \quad & f - c_B x_B - c_N x_N = 0, \\
 & Bx_B + Nx_N = b, \\
 & x_B \geq 0, \quad x_N \geq 0.
 \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

	$f$	$x_B$	$x_N$	右端
$x_B$	0	$I_m$	$B^{-1}N$	$B^{-1}b$
$f$	1	0	$c_B B^{-1}N - c_N$	$c_B B^{-1}b$

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

$c_B B^{-1}N - c_N$ :  $1 \times (n-m)$ 的行向量

$$\begin{aligned} c_B B^{-1}N - c_N &= c_B B^{-1}(p_{N_1}, \dots, p_{N_{n-m}}) - (c_{N_1}, \dots, c_{N_{n-m}}) \\ &= (z_{N_1}, \dots, z_{N_{n-m}}) - (c_{N_1}, \dots, c_{N_{n-m}}) \\ &= (z_{N_1} - c_{N_1}, \dots, z_{N_{n-m}} - c_{N_{n-m}}), \quad \text{非基变量判别数} \end{aligned}$$

$c_B B^{-1}b$  是在现行基本可行解处的目标函数值



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

#### (1) 构造单纯形表

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

	$f$	$x_B$	$x_N$	右端
$x_B$	0	$I_m$	$B^{-1}N$	$B^{-1}b$
$f$	1	0	$c_B B^{-1}N - c_N$	$c_B B^{-1}b$

	$x_{B_1}$	...	$x_{B_r}$	...	$x_{B_m}$	...	$x_j$	...	$x_k$	
$x_{B_1}$	1	...	0	...	0	...	$y_{1j}$	...	$y_{1k}$	...
$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	
$x_{B_r}$	0	...	1	...	0	...	$y_{rj}$	...	$y_{rk}$	...
$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	
$x_{B_m}$	0	...	0	...	1	...	$y_{mj}$	...	$y_{mk}$	...
$f$	0	...	0	...	0	...	$z_j - c_j$	...	$z_k - c_k$	...
										$c_B \bar{b}$

单纯形表中包含了单纯形方法所需要的全部数据



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

### (2) 用单纯形表求解线性规划问题

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

① 单纯形表含有m阶单位阵，可直接给一个基本可行解

$$x_B = \bar{b}, \quad x_N = 0.$$

② 若  $c_B B^{-1} N - c_N \leq 0$  则现行基本可行解就是最优解

③ 若  $c_B B^{-1} N - c_N \not\leq 0$  则用主元消去法求改进的基本可行解



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

### (2) 用单纯形表求解线性规划问题

#### 主元消去法：(1) 确定主元

※ 先选择进基变量。如在表的最后一行中，有

$z_k - c_k = \max z_j - c_j$  则选择  $x_k \rightarrow$  对应的列为 **主列**

※ 再确定离基变量  $x_{Br}$ , 令

$$\frac{\bar{b}_r}{y_{rk}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\} \quad \begin{array}{l} \text{第 } r \text{ 行为主行} \\ \text{主元: } y_{rk} \end{array}$$

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



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

### (2) 用单纯形表求解线性规划问题

#### 主元消去法：(2) 主元消去

主行（第 $r$ 行）除以主元，接着通过行变换把主列单位向量化，其中主元所处位置为1

主元消去，实现了基的转换  $\mathbf{x}_k \longleftrightarrow \mathbf{x}_{Br}$

基变量的系数矩阵在表中总是单位矩阵，因此右端列 $\mathbf{b}$ 就是新的基变量取值

$$\begin{aligned} \min \quad & f \\ \text{s.t.} \quad & f - \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B - \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = 0, \\ & \mathbf{B} \mathbf{x}_B + \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x}_B \geqslant \mathbf{0}, \quad \mathbf{x}_N \geqslant \mathbf{0}. \end{aligned}$$



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

### (2) 用单纯形表求解线性规划问题

主元消去前后在两个不同基下判别数及目标函数值分别有下列关系

$$(z_j - c_j)' = (z_j - c_j) - (y_{rj} / y_{rk})(z_k - c_k)$$

$$(c_B B^{-1} b)' = c_B B^{-1} b - (\bar{b}_r / y_{rk})(z_k - c_k)$$

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





## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

### 例子：用单纯形表求解线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & f \\ \text{s.t.} \quad & f - \mathbf{c}_B \mathbf{x}_B - \mathbf{c}_N \mathbf{x}_N = 0, \\ & \mathbf{B} \mathbf{x}_B + \mathbf{N} \mathbf{x}_N = \mathbf{b}, \\ & \mathbf{x}_B \geqslant \mathbf{0}, \quad \mathbf{x}_N \geqslant \mathbf{0}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - 2x_2 + x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 10, \\ & 2x_1 - x_2 + 4x_3 \leqslant 8, \\ & -x_1 + 2x_2 - 4x_3 \leqslant 4, \\ & x_j \geqslant 0, \quad j = 1, \dots, 4. \end{aligned}$$

解：标准化处理



### 第三章 单纯形方法



#### ■ 单纯形方法原理

#### ► 使用表格形式的单纯形法

引进松弛变量  $x_5, x_6$ ,

$$\min \quad x_1 - 2x_2 + x_3$$

$$\text{s.t.} \quad x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 10,$$

$$2x_1 - x_2 + 4x_3 + x_5 = 8,$$

$$-x_1 + 2x_2 - 4x_3 + x_6 = 4,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, 6.$$

构造单纯形表  $k=2, x_2$  进基

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	
$x_4$	1	1	-2	1	0	0	10
$x_5$	2	-1	4	0	1	0	8
$x_6$	-1	2	-4	0	0	1	4
	-1	2	-1	0	0	0	0

主元  $y_{32}$

$r=3, x_6$  退基

$$z_k - c_k = \max \{ z_j - c_j \}$$

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



### 第三章 单纯形方法



#### ■ 单纯形方法原理

#### ► 使用表格形式的单纯形法

$k = 3, x_3$  进基

$$z_k - c_k = \max \{ z_j - c_j \}$$

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

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	
$x_4$	$\frac{3}{2}$	0	0	1	0	$-\frac{1}{2}$	8
$x_5$	$\frac{3}{2}$	0	2	0	1	$\frac{1}{2}$	10
$x_2$	$-\frac{1}{2}$	1	-2	0	0	$\frac{1}{2}$	2
	0	0	3	0	0	-1	-4

主元  $y_{23}$

$r = 2, x_5$  退基



## ■ 单纯形方法原理

### ➤ 使用表格形式的单纯形法

$$z_k - c_k = \max \{ z_j - c_j \}$$

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

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	
$x_4$	$\frac{3}{2}$	0	0	1	0	$-\frac{1}{2}$	8
$x_3$	$\frac{3}{4}$	0	1	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	5
$x_2$	1	1	0	0	1	1	12
	$-\frac{9}{4}$	0	0	0	$-\frac{3}{2}$	$-\frac{7}{4}$	-19

所有判别数  $z_j - c_j \leq 0 \rightarrow$  达到最优解

最优表

最优解:  $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (0, 12, 5, 8)$

最优值:  $f_{\min} = -19$



## ■ 作业

**P119:  
1(3)、2(8)**