



最优化理论

Optimality Theory



- 01 课程简介(Introduction)**
- 02 线性规划(Linear Programming)**
- 03 非线性规划(Non-Linear Programming)**
- 04 整数规划(Integer Programming)**
- 05 动态规划(Dynamic Programming)**



PART THREE

单纯形方法 Simplex Method

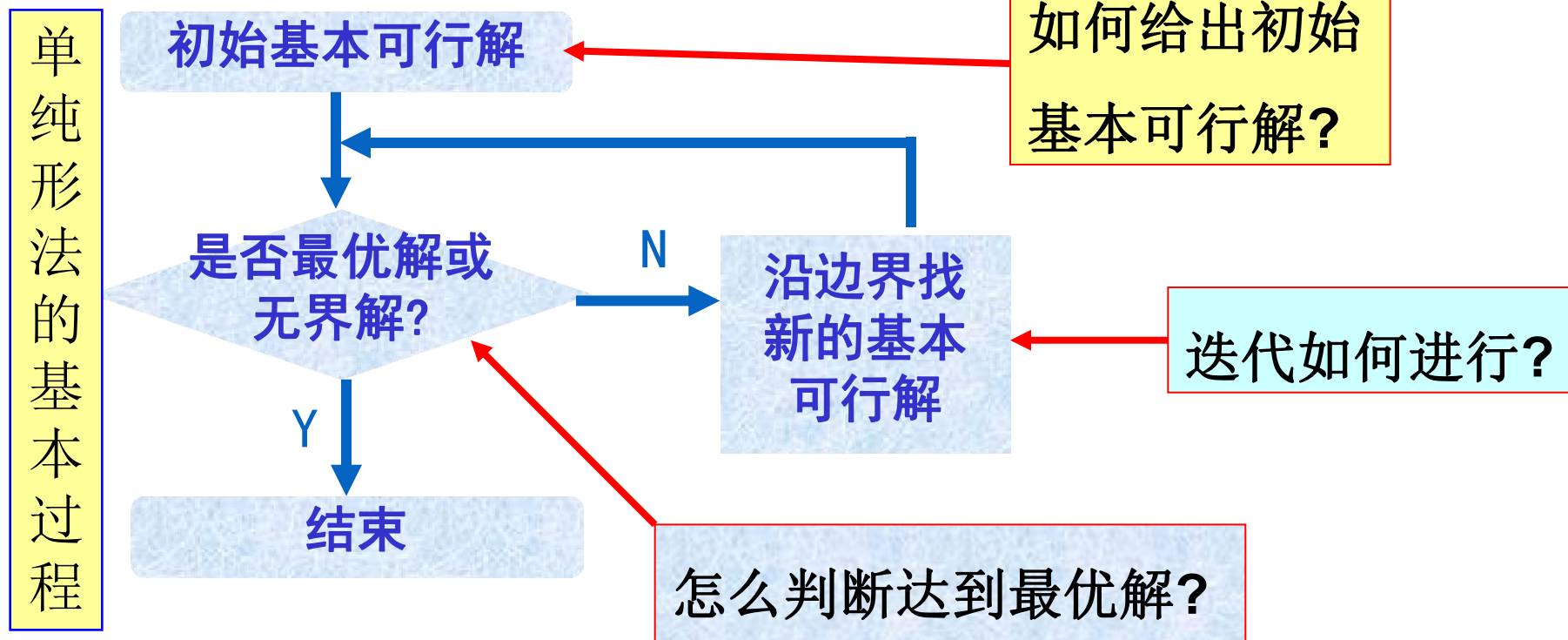


■ 主要内容

- 单纯形方法原理
- 两阶段法和大M方法
- 退化情形
- 修正单纯形方法

■ 单纯形法基本思路

有选择地取(而不是枚举所有的)基本可行解,即是从可行域的一个顶点出发,沿着可行域的边界移到另一个相邻的顶点,要求新顶点的目标函数值不比原目标函数值差,如此迭代,直至找到最优解,或判定问题无界。



■ 表格法

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

$$\min f$$

$$s.t. \quad x_B + B^{-1}N x_N = B^{-1}b,$$

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

$$x_B \geq 0, x_N \geq 0$$



■ 表格法

$$\begin{aligned}\text{记 } B^{-1}N &= B^{-1}(A_{N(1)}, A_{N(2)}, \dots, A_{N(n-m)}) \\ &= (B^{-1}A_{N(1)}, B^{-1}A_{N(2)}, \dots, B^{-1}A_{N(n-m)}) \\ &= (y_{N(1)}, y_{N(2)}, \dots, y_{N(n-m)})\end{aligned}$$

$$B^{-1}b = (\bar{b}_1, \bar{b}_2, \dots, \bar{b}_3),$$

$$(c_B B^{-1}N - c_N)_j = (c_B B^{-1}A_j - c_j) = -\bar{c}_j = (z_j - c_j)$$

■ 表格法

单纯形表

右端向量

离基变量

进基变量

	x_1	...	x_r	...	x_m	x_{m+1}	...	x_k	...	x_n	<i>RHS</i>
	0	...	0	...	0	$-\bar{c}_{m+1}$...	$-\bar{c}_k$...	$-\bar{c}_n$	z_0
x_1	1	...	0	...	0	\bar{a}_{1m+1}	...	\bar{a}_{1k}	...	\bar{a}_{1n}	\bar{b}_1
\vdots	\vdots	\ddots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
x_r	0	...	1	...	0	\bar{a}_{rm+1}	...	\bar{a}_{rk}^*	...	\bar{a}_{rn}	\bar{b}_r
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\ddots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
x_m	0	...	0	...	1	\bar{a}_{mm+1}	...	\bar{a}_{mk}	...	\bar{a}_{mn}	\bar{b}_m

旋转元

■ 两阶段法

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

关系?

$$\begin{array}{ll} \min g = & \sum_{i=n+1}^{n+m} x_i \\ \text{s.t.} & \begin{cases} Ax + x_\alpha = b \\ x \geq 0, x_\alpha \geq 0 \end{cases} \end{array}$$

第一阶段：不考虑原LP问题是否有基可行解，添加人工变量，构造仅含人工变量的目标函数，得辅助规划(3.2.4)

单纯型法求解上述模型，若有目标函数=0，说明原问题存在**初始基本可行解**，转入**第二阶段**。否则，原问题无可行解，计算停止。

第二阶段：将第一阶段计算得到的最终表，除去人工变量，从该初始基本可行解开始，用单纯形法求原问题的最优解或判定原问题无界。

■ 大M法

现在关键是如何选取目标函数，因要包含原问题，所以必须包含原目标。联系到两阶段法，我们要强迫人工变量取值为0，于是加上一个惩罚因子，因为是极小化，所以希望这个惩罚因子越大越好！！

在目标函数中增加 $M \sum_{i=1}^m x_{n+i}$ 项，得如下规划

$$\min z = c^T x + M \sum_{i=n+1}^{n+m} x_i$$

$$s.t. \begin{cases} Ax + x_\alpha = b \\ x \geq 0, x_\alpha \geq 0 \end{cases}$$

■ 单人工变量技巧

引入单个人工变量 x_α : 由(3.2.15)得,

$$x_B + B^{-1}Nx_N - x_\alpha e = \bar{b}, \quad (3.2.16)$$

$$x \geq 0, x_\alpha \geq 0$$

其中 $e = (1, 1, \dots, 1)^T$ 为分量全为一的 m 维列向量.

下面考虑如何求得(3.2.16)的一个BFS. 设 $\bar{b} = (\bar{b}_1, \bar{b}_2, \dots, \bar{b}_m)$.

令 $\bar{b}_r = \min \{\bar{b}_i\} < 0$.

将 x_α 引入基: 以第 r 行为主行, 经主元消去, 则 x_α 将进基。

此时右端向量变为:
$$\begin{cases} \bar{b}'_r = -\bar{b}_r \\ \bar{b}'_i = \bar{b}_i - \bar{b}_r, \quad i \neq r. \end{cases}$$

于是得到 (3.2.16) 的一个BFS, x_α 为基变量. 从而可以用两阶段或大M方法求得最优解。

■ 单人工变量技巧

例子:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + 2x_2 \\ s.t. \quad & x_1 - x_2 \geq 1, \\ & -x_1 + 2x_2 \geq 2 \\ & x_1, x_2 \geq 0, \end{aligned}$$

引进松弛变量 x_3, x_4 ,化为标准型

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + 2x_2 \\ s.t. \quad & x_1 - x_2 - x_3 = 1, \\ & -x_1 + 2x_2 - x_4 = 2 \\ & x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 4 \end{aligned}$$

■ 单人工变量技巧

引进松弛变量 x_3, x_4 , 化为标准型

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

$$s.t. \quad x_1 - x_2 - x_3 = 1,$$

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

$$x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 4$$

等式两端乘以 (-1) , 引进人工变量 x_5 , 化为

$$\left\{ \begin{array}{l} -x_1 + x_2 + x_3 = -1, \\ x_1 - 2x_2 + x_4 = -2 \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 4 \end{array} \right. \Rightarrow (3.2.17) \left\{ \begin{array}{l} -x_1 + x_2 + x_3 - x_5 = -1, \\ x_1 - 2x_2 + x_4 - x_5 = -2 \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 5 \end{array} \right.$$

■ 单人工变量技巧

- 利用表格形式求解一个(3.2.17)的BFS:

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_3	-1	1	1	0	-1	-1
x_4	1	-2	0	1	[-1]	-2

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_3	-2	3	1	-1	0	1
x_5	-1	2	0	-1	1	2

■ 单人工变量技巧

- 于是得到(3.2.17)的一个BFS，下面再用两阶段(或大M)法求解之.

$$\min x_5$$

$$-2x_1 + 3x_2 + x_3 - x_4 = 1,$$

$$-x_1 + 2x_2 - x_4 + x_5 = 2$$

$$x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 5$$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
$[x_3]$	-2	[3]	1	-1	0	1
x_5	-1	2	0	-1	1	2
	-1	2	0	-1	0	2

线性规划

■ 单人工变量技巧

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

	x_1	x_2	x_3	x_4	
x_2	0	1	-1	-1	3
x_1	1	0	-2	-1	4
	0	0	0	0	0

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_3	-2	[3]	1	-1	0	1
x_5	-1	2	0	-1	1	2
	-1	2	0	-1	0	2

■ 单人工变量技巧

- 于是得到进行第二阶段时的初始表。

	x_1	x_2	x_3	x_4	
x_2	0	1	-1	-1	3
x_1	1	0	-2	-1	4
	0	0	-4	-3	10

- 由上知道这是最优单纯形表。

■ 退化情形

- 单纯形法收敛定理要求BFS非退化，这个限制可以去掉吗？试看下例。

例 (3.3.1): 用单纯形法求解下面的LP

$$\min \quad -\frac{3}{4}x_4 + 20x_5 - \frac{1}{2}x_6 + 6x_7$$

$$x_1 + \frac{1}{4}x_4 - 8x_5 - x_6 + 9x_7 = 0$$

$$x_2 + \frac{1}{2}x_4 - 12x_5 - \frac{1}{2}x_6 + 3x_7 = 0$$

$$x_3 + x_6 = 1$$

$$x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 7$$

- 注意到该LP有一个明显的BFS

$$x = (0, 0, 1, 0, 0, 0, 0)$$

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	
x_1	1	0	0	$\frac{1}{4}$	-8	-1	9	0
x_2	0	1	0	$\frac{1}{2}$	-12	$-\frac{1}{2}$	3	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	0	0	$\frac{3}{4}$	-20	$\frac{1}{2}$	-6	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_4	4	0	0	1	-32	-4	36	0
x_2	-2	1	0	0	4	$\frac{3}{2}$	-15	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	-3	0	0	0	4	3.5	-33	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_4	4	8	0	1	0	8	-84	0
x_5	$-\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	0	0	1	$\frac{3}{8}$	$-\frac{15}{4}$	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	-1	-1	0	0	0	2	-18	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_6	$-\frac{3}{2}$	1	0	$\frac{1}{8}$	0	1	$-\frac{21}{2}$	0
x_5	$\frac{1}{16}$	$-\frac{1}{8}$	0	$-\frac{3}{64}$	1	0	$\frac{3}{16}$	0
x_3	$\frac{3}{2}$	-1	1	$-\frac{1}{8}$	0	0	$\frac{21}{2}$	1
	2	-3	0	$\frac{1}{4}$	0	0	3	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_6	2	-6	0	$-\frac{5}{2}$	56	1	0	0
x_7	$\frac{1}{3}$	$-\frac{2}{3}$	0	$-\frac{1}{4}$	$\frac{16}{3}$	0	1	0
x_3	-2	6	1	$\frac{5}{2}$	-56	0	0	1
	1	-1	0	$\frac{1}{2}$	-16	0	0	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_1	1	-3	0	$-\frac{5}{4}$	28	$\frac{1}{2}$	0	0
x_7	0	$\frac{1}{3}$	0	$\frac{1}{6}$	-4	$-\frac{1}{6}$	1	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	2	0	$\frac{7}{4}$	-44	$-\frac{1}{2}$	0	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

x_1	1	-3	0	$-\frac{5}{4}$	28	$\frac{1}{2}$	0	0
x_7	0	$\frac{1}{3}$	0	$\frac{1}{6}$	-4	$-\frac{1}{6}$	1	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	2	0	$\frac{7}{4}$	-44	$-\frac{1}{2}$	0	0

■ 退化情形

其单纯形法迭代过程如下：

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	
x_1	1	0	0	$\frac{1}{4}$	-8	-1	9	0
x_2	0	1	0	$\frac{1}{2}$	-12	$-\frac{1}{2}$	3	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	0	0	$\frac{3}{4}$	-20	$\frac{1}{2}$	-6	0

■ 退化情形

初始表如下：

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	
x_1	1	0	0	$\frac{1}{4}$	-8	-1	9	0
x_2	0	1	0	$\frac{1}{2}$	-12	$-\frac{1}{2}$	3	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	0	0	$\frac{3}{4}$	-20	$\frac{1}{2}$	-6	0

第6次迭代如下：

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	
x_1	1	0	0	$\frac{1}{4}$	-8	-1	9	0
x_2	0	1	0	$\frac{1}{2}$	-12	$-\frac{1}{2}$	3	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	0	0	$\frac{3}{4}$	-20	$\frac{1}{2}$	-6	0

■ 退化情形

- 前例表明算法会无限循环下去，能否找到一种办法避免出现这种情况？

(a) 摄动法

$$\begin{aligned} \text{考虑} \quad & \min \quad cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ & x \geq 0, \end{aligned} \quad (3.3.1)$$

设 $A = [B, N]$, $x = (x_B, x_N)$, x_B 为基变量, x_N 为非基变量

$$x_B + B^{-1}Nx_N = B^{-1}b = \bar{b} \quad (3.2.15)$$

若 $x^T = (x_N, x_B) = (\bar{b}, 0) \geq 0$ 为退化 BFS 。是否可以对 b 做一个摄动使得对任意 BFS $x^T = (\bar{b}, 0) > 0$?

■ 退化情形

- 下面讨论这种办法的可行性。

对右端向量 b 作如下摄动。令

$$b(\varepsilon) = b + \sum_{j=1}^n \varepsilon^j p_j, \quad (3.3.2)$$

其中 $\varepsilon > 0$ 充分小, ε^j 表示 ε 的 j 次方, p_j 是 A 的第 j 列。

于是得(3.3.1) 的摄动问题:

$$\begin{aligned} & \min \quad cx \\ & s.t. \quad Ax = b(\varepsilon), \quad i = 1, 2, \dots, m \\ & \quad \quad x \geq 0, \end{aligned} \quad (3.3.3)$$

■ 退化情形

下面我们将证明当适当对 ε 取值时, LP(3.3.3) 非退化, 且可以通过求解 LP(3.3.3) 来确定原 LP(3.3.1) 的最优解或得出其他结论。

定理3.3.1 对于 LP(3.3.1), 存在实数 $\varepsilon_1 > 0$, 使得 $0 < \varepsilon < \varepsilon_1$ 时, 摄动问题(3.3.3)非退化。

定理3.3.2 设对于充分小 $\varepsilon > 0$, $\hat{x}(\varepsilon)$ 是摄动问题(3.3.3)的 BFS, 则 $\hat{x}(0)$ 是 LP(3.3.1) 的 BFS。

推论 设对于充分小 $\varepsilon > 0$, $\hat{x}(\varepsilon)$ 是摄动问题(3.3.3)的最优解, 则 $\hat{x}(0)$ 是 LP(3.3.1) 的最优解。

定理3.3.3 若摄动问题(3.3.3)无可行解, 则 LP(3.3.1) 无可行解。

定理3.3.4 设对于充分小 $\varepsilon > 0$, 摄动问题(3.3.3)无界, 则 LP 问题(3.3.1)也无界。

■ 退化情形

- 前面分析表明摄动问题当 $\varepsilon > 0$ 充分小时非退化，因此可以避免循环，并且通过求解摄动问题一定能够给出线性规划(3.3.1)的解答。
- 下一个问题是如何求解摄动问题？此时需要处理两个问题：
(1) 初始可行解； (2) 迭代过程中如何处理 $b(\varepsilon)$ 。

注意到 $B^{-1}b \geq 0$ 并不能保证 $B^{-1}b(\varepsilon) \geq 0$ ，因此不是直接由LP(3.3.1)的BFS都可得到LP(3.3.3)的BFS，如下例：

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 1 \\ -x_1 + x_3 = 0 \\ x_i \geq 0 \end{cases} \quad (3.3.7) \Rightarrow \text{BFS } x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

- 对应的摄动问题约束为

$$\Rightarrow \text{BFS } x^{(0)} \text{ 对应(3.3.8)的基本解 } x^{(0)}(\varepsilon)^T = \begin{pmatrix} 0, 1 + \varepsilon + \varepsilon^2, -\varepsilon + \varepsilon^3 \end{pmatrix}_{\leq 0}$$

幸运的是我们可以通过将变量下标进行适当调整，使得上述情况不出现。改变标号，使得(3.3.8)为如下等价约束：

$$\begin{cases} x_1 + x_3 = 1 \\ x_2 - x_3 = 0 \\ x_i \geq 0 \end{cases} \quad (3.3.9) \Rightarrow \begin{cases} x_1 + x_3 = 1 + \varepsilon + \varepsilon^2 \\ x_2 - x_3 = \varepsilon^2 - \varepsilon^3 \\ x_i \geq 0 \end{cases} \quad (3.3.10)$$

■ 退化情形

(3.3.9)的BFS $x^{(0)}=(1,0,0)$ 对应(3.3.1)的BFS

$$x^{(0)}(\varepsilon)^T = (1 + \varepsilon + \varepsilon^2, \varepsilon^2 - \varepsilon^3, 0)(\varepsilon \text{ 充分小}),$$

- 一般地, 若已知LP(3.3.1)的一个BFS, 则进行列调换, 把基列排在非基列的左边, 并相应地改变变量的下标, 使其从1开始按递增顺序排列, 这样 x_1, x_2, \dots, x_m 是基变量, 然后再建立摄动问题(3.3.3). 这时, 若(3.3.1)的现行BFS是

$$\begin{cases} x_i = \bar{b}_i, & i=1, 2, \dots, m, \\ x_i = 0, & i = m+1, \dots, n. \end{cases} \quad (3.3.11) \Rightarrow$$

$$\begin{cases} x_i(\varepsilon) = \bar{b}_i + \varepsilon^i + \sum_{j=m+1}^n y_{ij} \varepsilon^j, & i=1, 2, \dots, m, \\ x_i(\varepsilon) = 0, & i = m+1, \dots, n. \end{cases} \quad (3.3.12)$$

是摄动问题的一个 *BFS* 。

■ 退化情形

- 于是可以用单纯形法求解下去。但右端向量含有参数 ε , 这对计算有影响吗? 实际上我们可以不必让 ε 取具体数字。注意到:

$$\frac{\bar{b}_r(\varepsilon)}{y_{rk}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_i(\varepsilon)}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\} \quad (3.3.13),$$

$$\frac{\bar{b}_i(\varepsilon)}{y_{ik}} = \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} + \sum_{j=1}^n \frac{y_{ij}}{y_{ik}} \varepsilon^j, \quad (3.3.14)$$

ε 是充分小的正数, 因此多项式(3.3.14)的大小主要决定于低次项, 于是为确定最小比值, 只需从 ε 的零次项开始, 逐项比较幂的系数. 首先比较零次项, 即 \bar{b}_i/y_{ik} ($y_{ik} > 0$)零次项小的其比值比小. 零次项相同时再比较一次项, 依此下去. 即按多项式系数的字典序比较大小, 选择最小者.

■ 退化情形

- 概言之，以如下步骤确定离基变量：

(a) 令

$$I_0 = \left\{ r \left| \frac{\bar{b}_r}{y_{rk}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\} \right. \right\}$$

若 I_0 中只有一个元素 r ，则 x_{B_r} 为离基变量

(b) 置 $j=1$.

(c) 令

$$I_j = \left\{ r \left| \frac{y_{rj}}{y_{rk}} = \min_{i \in I_{j-1}} \left\{ \frac{y_{ij}}{y_{ik}} \right\} \right. \right\}$$

若 I_j 中只有一个元素 r ，则 x_{B_r} 为离基变量.

(d) 置 $j:=j+1$, 转(c).

■ 退化情形

例：用摄动法解例(3.3.1),初始单纯形表如下

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	
x_1	1	0	0	$\frac{1}{4}$	-8	-1	9	0
x_2	0	1	0	$\frac{1}{2}$	-12	$-\frac{1}{2}$	3	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	0	0	$\frac{3}{4}$	-20	$\frac{1}{2}$	-6	0

(0,4)

(0,2)

x_1	1	$-\frac{1}{2}$	0	0	-2	$-\frac{3}{4}$	$\frac{15}{2}$	0
x_4	0	2	0	1	-24	-1	6	0
x_3	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	$-\frac{3}{2}$	0	0	-2	$\frac{5}{4}$	$-\frac{21}{2}$	0

■ 退化情形

x_1	1	$-\frac{1}{2}$	$\frac{3}{4}$	0	-2	0	$\frac{15}{2}$	$\frac{3}{4}$
x_4	0	2	1	1	-24	0	6	1
x_6	0	0	1	0	0	1	0	1
	0	$-\frac{3}{2}$	$-\frac{5}{4}$	0	-2	0	$-\frac{21}{2}$	$-\frac{5}{4}$

- 判别数满足，这是最优单纯形表。
- 最优解 $(\frac{3}{4}, 0, 0, 1, 0, 1, 0)$, 最优值 $-\frac{5}{4}$

■ 退化情形

Bland规则(退化问题的处理):

1> 设 $h = \min\{i \mid \xi_i > 0, 1 \leq i \leq n\}$, 其中 ξ_i 为检验数, 确定 x_h 入基。

即在单纯形表中选**最左边**的正检验数对应的非基变量入基。

2> 如果有几个比值 $\frac{b_j}{a_{jh}} (a_{jh} > 0)$ 达到最小值 θ , 则令

$$k = \min\{j \mid \frac{b_j}{a_{jh}} = \theta, 1 \leq j \leq m, a_{jh} > 0\}, \text{ 并确定 } x_k \text{ 出基。}$$

即在比值达到最小的行中, 选**最上面**的那行所对应的基变量 x_k 出基。

注意 解LP问题时常遇到基本可行解退化的情形,
但在迭代过程中极少出现循环情形。

■ 退化情形

- 应该说明的是，
 - 1.对于退化问题不用摄动法也不一定出现循环。
 - 2.事实上，退化问题是常见的，但迭代中发生循环现象很少。
 - 3.实际问题中，几乎不发生。
 - 4.关于退化和循环的研究，主要是理论意义。

■ 修正单纯形方法

在前面单纯形方法的讨论中知道：每次迭代都要修改单纯形表中 $(m+1) \cdot (n+1)$ 个元素，我们能否避免这个计算？换言之，只计算一个较小的矩阵，如 $(m+1)(m+1)$ 阶矩阵，并且当我们需要计算检验数 $\bar{c}_j = c_j - c_B B^{-1} A_j$ 和列 $B^{-1} A_j = y_j$ 时能够立即计算出来？

下面我们将介绍一种方法：**修正单纯形方法**。

基本思想：给定初始基本可行解以后通过修改旧基的逆 B^{-1} 来获得新基的逆 \hat{B}^{-1} ，进而完成单纯形法的其他运算。在整个过程中始终保存现行基的逆。

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	RHS	
z'	2	3	1	0	0	0	0	
x_4	1	[3]	1	1	0	0	15	15/3
x_5	2	3	-1	0	1	0	18	18/3
x_6	1	-1	1	0	0	1	3	-

初始单纯型表

$$(B, I) \rightarrow (I, B^{-1})$$

$$B = (A_2 \ A_1 \ A_3) = \begin{pmatrix} x_2 & x_1 & x_3 \\ 3 & 1 & 1 \\ 3 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

最优单纯型表

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	RHS
z'	0	0	0	-5/6	-1/3	-1/2	-20
x_2	0	1	0	1/4	0	-1/4	3
x_1	1	0	0	-1/6	1/3	1/2	5
x_3	0	0	1	5/12	-1/3	1/4	1

最优解: $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6) = (5, 3, 1, 0, 0, 0)$, $\max z = 20$

■ 修正单纯形方法

怎样由修改 B^{-1} 来获得 \hat{B}^{-1} 呢?为此考察它们之间的关系:
设在某次迭代时,主元消去前,可行基为:

$$B = (p_{B_1}, p_{B_2}, \dots, \mathbf{p}_{B_r}, \dots, p_{B_m}) \quad (3.4.1)$$

主元消去后, 新的可行基为

$$\hat{B} = (p_{B_1}, p_{B_2}, \dots, \mathbf{p}_k, \dots, p_{B_m}) \quad (3.4.2)$$

回忆单纯形方法, 不妨设初始单纯形表中系数矩阵含有单位阵, 即系数矩阵为

$$(p_{B_1}, p_{B_2}, \dots, \mathbf{p}_{B_r}, \dots, p_{B_m}, \dots, \mathbf{p}_k, \dots, \mathbf{I}), \quad (3.4.3)$$

其中 \mathbf{I} 是单位阵, 它作为初始基. 当 B 作为基矩阵时, (3.4.3) 式就转化为: $(e_1, e_2, \dots, \mathbf{e}_r, \dots, e_m, \dots, \mathbf{y}_k, \dots, \mathbf{B}^{-1}), \quad (3.4.4)$

■ 修正单纯形方法

当取 \hat{B} 作为基矩阵时, 应以 y_{rk} 为主元, 通过主元消去运算把 B 化为单位矩阵, 即把(3.4.4)化为:

$$(e_1, e_2, \dots, y_{B_r}, \dots, e_m, \dots, e_r, \dots, \hat{B}^{-1}), \quad (3.4.5)$$

由(3.4.4)和(3.4.5)可知, B^{-1} 经以 y_{rk} 为主元的主元消去, 得到 \hat{B}^{-1} . 因此, B^{-1} 与 \hat{B}^{-1} 有如下关系:

$$\hat{b}_{ij} = b_{ij} - \frac{y_{ik}}{y_{rk}} b_{rj}, \quad i \neq r, \quad (3.4.6)$$

$$\hat{b}_{rj} = \frac{b_{rj}}{y_{rk}}, \quad (3.4.7)$$

其中 $b_{ij}(\hat{b}_{ij})$ 是 $B^{-1}(\hat{B}^{-1})$ 的第 i 行第 j 列元素.

■ 退化情形

这样，有了初始表 (即问题的系数矩阵，费用向量和右端向量子集组成)，当前表*和基 B ，则修正单纯形方法就可进行下去了

■ 修正单纯形方法

1) 给定初始可行基的逆 B^{-1} , 计算单纯形乘子 $w = c_B B^{-1}$, 右端向量 $\bar{b} = B^{-1}b$ 。组成下表

w	$c_B \bar{b}$
B^{-1}	\bar{b}

2) 对每个非基变量计算判别数 $z_j - c_j = w \cdot p_j - c_j$;

令 $z_k - c_k = \max \{z_j - c_j\}$. 若 $z_k - c_k \leq 0$, 则停止计算, 当前BFS即最优解, 否则转步(3)。

3) 计算主列 $y_k = B^{-1}p_k$. 若 $y_k \leq 0$, 停止计算, 问题无界. 否则转4

■ 修正单纯形方法

4) 把主列置于逆矩阵表的右边，组成下列表

x_B	w	$c_B \bar{b}$
	B^{-1}	\bar{b}

x_k
$z_k - c_k$
y_k

按最小比值确定主行, 令

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

r行为主行，以 y_{rk} 为主元进行主元消去，然后去掉原来的主列，返回步骤(2).

■ 修正单纯形方法

例3.4.1 用修正单纯形法解下列LP

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 + x_2 - x_3 - 3x_4 + x_5 \\ \text{s.t.} \quad & -3x_1 + x_2 + x_3 - x_4 + 2x_5 \leq 5, \\ & 2x_1 \quad \quad - x_3 + x_4 - x_5 \leq 6, \\ & \quad \quad x_2 + 2x_3 - x_4 + x_5 \leq 3, \\ & x_j \geq 0, j = 1, \dots, 5 \end{aligned}$$

■ 修正单纯形方法

例3.4.1 用修正单纯形法解下列LP

标准形：

$$\min \quad 2x_1 + x_2 - x_3 - 3x_4 + x_5$$

$$s.t. \quad -3x_1 + x_2 + x_3 - x_4 + 2x_5 + x_6 = 5,$$

$$2x_1 - x_3 + x_4 - x_5 + x_7 = 6,$$

$$x_2 + 2x_3 - x_4 + x_5 + x_8 = 3,$$

$$x_j \geq 0, j = 1, \dots, 8$$

■ 修正单纯形方法

约束方程的系数矩阵

$$A=(p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6, p_7, p_8)$$

$$= \begin{pmatrix} -3 & 1 & 1 & -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & -1 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \\ 3 \end{pmatrix}$$

取初始可行基 $B = (p_6, p_7, p_8) = I_3, \bar{b} = (5, 6, 3)^T$.

按定义计算单纯形乘子 $w = (0, 0, 0)$, 目标函数值 $f = 0$, 构造初表:

0	0	0	0
1	0	0	5
0	1	0	6
0	0	1	3

■ 修正单纯形方法

第1次迭代:

$$w=(0,0,0)$$

$$z_1 - c_1 = wp_1 - c_1 = (0,0,0)(-3,2,0)^T - 2 = -2;$$

$$z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = (0,0,0)(1,0,1)^T - 1 = -1;$$

$$z_3 - c_3 = wp_3 - c_3 = 1; \quad z_4 - c_4 = wp_4 - c_4 = 3$$

$$z_5 - c_5 = wp_5 - c_5 = -1$$

$z_4 - c_4 = 3$ 为最大 $\Rightarrow x_4$ 为进基变量, 计算主列

$y_4 = B^{-1}p_4 = (-1,1,-1)^T$ 有唯一正分量 \Rightarrow 正分量对应行离基

0	0	0	0
1	0	0	5
0	1	0	6
0	0	1	3

x_4
3
-1
1
-1

■ 修正单纯形方法

以主列的元素 $y_{24}=1$ 为主元，做主元消去得：

	0	-3	0	-1 8
x_6	1	1	0	1 1
x_4	0	1	0	6
x_8	0	1	1	9

第二次迭代

由上表知单纯形乘子 $w=(0,-3,0)$,下计算判别数

$$z_1 - c_1 = (0,-3,0)(-3,2,0)^T - 2 = -8; z_2 - c_2 = (0,-3,0)(1,0,1)^T - 1 = -1;$$

$$z_3 - c_3 = (0,-3,0)(1,-1,2)^T + 1 = 4; z_5 - c_5 = (0,-3,0)(2,-1,1)^T - 1 = 2;$$

$$z_7 - c_7 = (0,-3,0)(0,1,0)^T - 0 = -3$$

$\Rightarrow x_3$ 进基

■ 修正单纯形方法

计算主列

$$y_3 = B^{-1}p_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

由于 y_3 有正分量，故可选择离基变量，构造下表

				x_3
	0	-3	0	-18
x_6	1	1	0	11
x_4	0	1	0	6
x_8	0	1	1	9

1

■ 修正单纯形方法

以 $y_{33}=1$ 为主元,做主元消去运算:

第3次迭代:

$$w = (0, -7, -4)$$

$$z_1 - c_1 = -16;$$

$$z_2 - c_2 = -5;$$

$$z_5 - c_5 = 2;$$

$$z_7 - c_7 = -7;$$

$$z_8 - c_8 = -4;$$

$\Rightarrow x_5$ 进基

x_6

x_4

x_3

	0	-7	-4	-54
x_6	1	1	0	11
x_4	0	2	1	15
x_3	0	1	1	9

计算主列

$$y_5 = B^{-1}p_5 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

■ 修正单纯形方法

由于 y_5 有正分量，故可选择离基变量，构造下表

	0	-7	-4	-54	
x_6	1	1	0	11	2
x_4	0	2	1	15	1
x_3	0	1	1	9	-1
					0

以 y_{15} 做主元消去

	-2	-9	-4	-76
x_5	1	1	0	11
x_4	1	3	1	26
x_3	0	1	1	9

■ 修正单纯形方法

第4次迭代

$$w = (-2, -9, -4)$$

$$z_1 - c_1 = -14; z_2 - c_2 = -7;$$

$$z_6 - c_6 = -2; z_7 - c_7 = -9;$$

$$z_8 - c_8 = -4; \Rightarrow \text{达到最优}$$

$$\text{最优解: } (x_1, \dots, x_5) = (0, 0, 9, 26, 11)$$

$$\text{最优值 } f_{\min} = -76$$

■ 逆的乘积形式

初看起来，用修改的 $(m+1) \times (m+1)$ 矩阵代替 $(m+1) \times (n+1)$ 的表，似乎明显的节省了计算量。然而这一方法需要计算原问题表中的 y_j 和 $w \cdot p_j$ ，若对每一个非基序列都要进行这样的计算，则需要 $m(n-m)$ 次乘法。这个数量并不明显小于原单纯形算法中计算量。然而这个算法重要性在于其精巧和在其他一些问题上的很好应用。下面我们将给出一种改进形式的方法，其基的逆矩阵以乘积形式存储，从而节省了存储空间。

■ 逆的乘积形式

设有可行基矩阵

$$B = (p_{B_1}, p_{B_2}, \dots, p_{B_r}, \dots, p_{B_m}) \quad (3.4.1)$$

其逆 B^{-1} 已知. 设在迭代中用非基列 p_k 替换基列 p_{B_r} , 得新基

$$\begin{aligned} \hat{B} &= (p_{B_1}, p_{B_2}, \dots, p_k, \dots, p_{B_m}) \\ &= (Be_1, \dots, By_k, \dots, Be_m) \\ &= B(e_1, \dots, y_k, \dots, e_m) = BT \end{aligned} \quad (3.4.8)$$

由(3.4.8)式得到

$$\hat{B}^{-1} = T^{-1} B^{-1} = EB^{-1} \quad (3.4.9)$$

■ 逆的乘积形式

由于

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & y_{1k} & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & y_{2k} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & y_{rk} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & y_{mk} & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & -y_{1k}/y_{rk} & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & -y_{2k}/y_{rk} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1/y_{rk} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & -y_{mk}/y_{rk} & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

■ 逆的乘积形式

这样，新基的逆 \hat{B}^{-1} 就可表成初等矩阵 E 与旧基的逆 B^{-1} 的乘积。
若第一次迭代中基的逆 $B_1^{-1} = I$ ，则第二次迭代中，基的逆

$$B_2^{-1} = E_1 \quad B_1^{-1} = E_1$$

在第三次迭代中，基的逆

$$B_3^{-1} = E_2 B_2^{-1} = E_2 E_1$$

依次下去，一般的，第 t 次迭代，有

$$B_t^{-1} = E_{t-1} \quad B_{t-1}^{-1} = E_{t-1} E_{t-2} \dots E_2 E_1 \quad (3.4.12)$$

■ 逆的乘积形式

下面讨论如何利用初等阵来计算单纯形方法中所需数据。

(1) 用初等阵E右乘一个行向量

$$cE = (c_1, c_2, \dots, c_m) \begin{pmatrix} 1 & \cdots & g_1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & g_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & g_m & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

$$= (c_1, c_2, \dots, c_{r-1}, \sum_{i=1}^m c_i g_i, c_{r+1}, \dots, c_m)$$

其中 $c = (c_1, c_2, \dots, c_m)$,

$$g_i = -y_{ik} / y_{rk}, \quad i \neq r, \quad g_r = 1 / y_{rk}$$

■ 逆的乘积形式

(2) 用E左乘一个列向量

$$\begin{aligned}
 E p &= \begin{pmatrix} 1 & \cdots & g_1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & g_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & g_m & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_{r-1} \\ 0 \\ a_{r+1} \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix} + a_r \begin{pmatrix} g_1 \\ \vdots \\ g_{r-1} \\ g_r \\ g_{r+1} \\ \vdots \\ g_m \end{pmatrix} \\
 &= \hat{a} + a_r g \quad (3.4.14)
 \end{aligned}$$

■ 逆的乘积形式

(3) 计算有关递推公式

计算单纯形乘子：

$$w = c_B B_t^{-1} = (((c_B E_{t-1}) E_{t-2} \dots) E_1) \quad (3.4.15)$$

计算主列

$$y_k = B_t^{-1} p_k = (E_{t-1} \dots (E_2 (E_1 p_k))) \quad (3.4.16)$$

计算右端列

$$\bar{b} = B_t^{-1} b = E_{t-1} (B_t^{-1} b) \quad (3.4.17)$$

■ 逆的乘积形式

例3.4.2, 用改进修正单纯形法解LP

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - x_2 - 2x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 \leq 8, \\ & -x_1 + x_2 - x_3 \leq 2, \\ & -x_2 + 2x_3 \leq 4, \end{aligned}$$

标准形: $x_j \geq 0, j=1,2,3$

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - x_2 - 2x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 8, \\ & -x_1 + x_2 - x_3 + x_5 = 2, \\ & -x_2 + 2x_3 + x_6 = 4, \\ & x_j \geq 0, j=1, \dots, 6 \end{aligned}$$

■ 逆的乘积形式

约束方程的系数矩阵

$$A=(p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6) \\ = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 8 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

取初始可行基 $B_1 = (p_4, p_5, p_6) = I_3 = B_1^{-1}$,

第一次迭代:

$$\bar{b} = B_1^{-1}b = (5, 6, 3)^T,$$

$$x_B^T = (x_4, x_5, x_6) = (8, 2, 4), x_B^T = (x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 0).$$

在当前BFS处目标函数值 $f = 0$ 。

■ 逆的乘积形式

$$w = c_B B_1^{-1} = (0, 0, 0)$$

$$z_1 - c_1 = wp_1 - c_1 = -1; z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = 1;$$

$$z_3 - c_3 = wp_3 - c_3 = 2; z_3 - c_3 = \max\{z_i - c_i\}$$

$z_3 - c_3 = 3$ 为最大 $\Rightarrow x_3$ 为进基变量, 计算主列

$$y_3 = B_1^{-1} p_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} \Rightarrow x_6 \text{ 离基 } (\min \left\{ \frac{8}{1}, \frac{4}{2} \right\} = \frac{\bar{b}_3}{y_{33}})$$

初等阵E1的非单位向量列出现在 $r=3$ 的位置,

即其第3列, 由主列 y_3 得此列为 $g = \begin{pmatrix} -1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$

■ 逆的乘积形式

在计算机中存储 $\begin{bmatrix} g \\ 3 \end{bmatrix}$, 用它描述初等阵 E_1

第二次迭代

$$\bar{b} = E_1(B_1^{-1}b) = \begin{pmatrix} 8 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + 4 \begin{pmatrix} -1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix},$$

$$x_B = \begin{pmatrix} x_4 \\ x_5 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}, x_N = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$f_2 = f_1 - \bar{b}_3(z_3 - c_3) = 0 - 2 \times 2 = -4$$

$$\begin{aligned} w &= c_B E_1 \\ &= (0, 0, -2) E_1 = (0, 0, -1) \end{aligned}$$

$$z_1 - c_1 = -1; z_2 - c_2 = 2;$$

$$z_6 - c_6 = -1;$$

$\Rightarrow x_2$ 进基

■ 逆的乘积形式 计算主列

$$y_2 = E_1 p_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + (-1) \begin{pmatrix} -1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3/2 \\ 1/2 \\ -1/2 \end{pmatrix}$$

$$\frac{\bar{b}_1}{y_{12}} = \min \left\{ \frac{6}{3/2}, \frac{4}{1/2} \right\} \Rightarrow x_4 \text{ 离基。}$$

E_2 的非单位列 g 出现在 $r = 1$ 的位置，由主列 y_2 得：

$$g = \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ 1/3 \end{pmatrix}, \text{ 存储 } \begin{bmatrix} g \\ 1 \end{bmatrix}$$

■ 逆的乘积形式

第3次迭代

$$\bar{\mathbf{b}} = \mathbf{E}_2(\mathbf{B}_2^{-1}\mathbf{b}) = \mathbf{E}_2 \begin{pmatrix} 6 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} + 6 \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ 1/3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{x}_B = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_2 \\ \mathbf{x}_5 \\ \mathbf{x}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{x}_N = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_4 \\ \mathbf{x}_6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{w} = \mathbf{c}_B \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 \quad f_3 = f_2 - \bar{b}_1(z_2 - c_2) = 4 - 2 \times 4 = -12.$$

$$= (-1, 0, -2) \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 = \left(-\frac{3}{4}, 0, -\frac{1}{3}\right)$$

$$z_1 - c_1 = -\frac{7}{3}; z_2 - c_2 = -4/3;$$

$$z_6 - c_6 = -1/3;$$

\Rightarrow 最优

■ 第五次作业

- 118页习题 1、2、3、4

■ 小结

- 线性规划单纯形表
- 退化情形
- 修正单纯形法
- 逆的乘积形式