

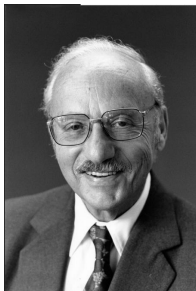
The background of the slide is a faded photograph of the main entrance gate of Jiaotong University. The gate is a large, white, curved structure with the university's name in English, "JIAOTONG UNIVERSITY", inscribed on its upper right side. Below the gate, the Chinese characters "交通大学" are visible. To the left of the gate, there is a large, brown, textured wall with a relief sculpture. The gate is flanked by trees and a fence, with a building visible in the background.

2-2 单纯形法

单纯形方法(美国数学家丹齐格,1947)

基本思想:

- 单纯形方法是一种迭代法，从LP问题可行域的顶点中逐步确定问题的最优解，从一个顶点移动到相邻的更优顶点的迭代过程。
- 由于顶点数是有限的，若每次移动都能使目标函数值下降，则经过有限次移动后必终止于问题的最优顶点。



丹齐格- 线性规划之父

最优性检验

考察标准形LP问题:

$$\begin{cases} \min & f(\mathbf{x}) = \mathbf{c}^T \mathbf{x}, \\ \text{s.t.} & A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0. \end{cases}$$

设 $\mathbf{x}^{(k)} \in \mathcal{F}$ 为当前基本可行解

- 相应 $\mathbf{x}^{(k)}$ 的基矩阵为 B_k ,非基矩阵为 N_k ,
- 相应的基变量为 $\mathbf{x}_B^{(k)}$, 非基变量为 $\mathbf{x}_N^{(k)} = 0$ 。

LP问题的任意可行解 \mathbf{x} 可表示为: $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_B \\ \mathbf{x}_N \end{pmatrix}$ 其中:

$$\mathbf{x}_B = B_k^{-1}\mathbf{b} - B_k^{-1}N_k\mathbf{x}_N = \mathbf{x}_B^{(k)} - B_k^{-1}N_k\mathbf{x}_N \geq 0, \mathbf{x}_N \geq 0.$$

最优性检验

记 $\mathbf{x}_B^{(k)} = B_k^{-1}\mathbf{b}$. 将 \mathbf{x} 代入目标函数得

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}) &= \mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{c}_B^{(k)T} \mathbf{x}_B + \mathbf{c}_N^{(k)T} \mathbf{x}_N \\ &= \mathbf{c}_B^{(k)T} \mathbf{x}_B^{(k)} + (\mathbf{c}_N^{(k)T} - \mathbf{c}_B^{(k)T} B_k^{-1} N_k) \mathbf{x}_N \\ &= \mathbf{y}_k^T \mathbf{b} + (\mathbf{c}_N^{(k)T} - \mathbf{y}_k^T N_k) \mathbf{x}_N \\ &= \mathbf{y}_k^T \mathbf{b} + (\hat{\mathbf{c}}_N^{(k)})^T \mathbf{x}_N \end{aligned} \tag{2.2.1}$$

其中

- $\mathbf{y}_k = B_k^{-T} \mathbf{c}_B^{(k)}$ 称为单纯形乘子;
- $\hat{c}_j^{(k)}, j \in \mathcal{N}_k$ (非基变量指标集) 为对应非基变量 x_j 的简约价值系数 (负的检验数)。

最优性检验

基本可行解 $\mathbf{x}^{(k)}$ ($\mathbf{x}_N = 0$)的取值以及相应的目标函数值为

$$f_k = f(\mathbf{x}^{(k)}) = \mathbf{c}_B^{(k)T} B_k^{-1} \mathbf{b} = \mathbf{y}_k^T \mathbf{b}.$$

观察当非基变量由零向正方向变动时目标函数值的变化。

从(2.2.1)可以看出,

- 如果 $\hat{c}_j^{(k)} > 0$,增大非基变量 x_j 将使目标函数值增大;
- 如果 $\hat{c}_j^{(k)} = 0$,目标函数值不受 x_j 变化的影响;
- 如果 $\hat{c}_j^{(k)} < 0$,增大 x_j 将可使目标函数值下降。

最优性检验

最优性判断：

- 情形1： 对所有 $j \in \mathcal{N}_k$ 有 $\hat{c}_j^{(k)} \geq 0$, 增大非基变量只能导致目标函数值的增加, 因此 $x^{(k)}$ 就是问题的最优解。
- 情形2： 若有某一简约价值系数 $\hat{c}_j^{(k)} < 0$, $j \in \mathcal{N}_k$, 则通过增大相应的非基变量 x_j 的值可使目标函数值得到改善, 因而 $x^{(k)}$ 不是问题的最优解。

换基思想

设基本可行解 $\boldsymbol{x}^{(k)}$ 非最优, 如何产生新基矩阵?

- 确定一组新的基矩阵和非基矩阵, 得到具有**更优目标函数值**的基本可行解。

$$B_k \rightarrow B_{k+1}$$

$$N_k \rightarrow N_{k+1}$$

$$\boldsymbol{x}^{(k)} \rightarrow \boldsymbol{x}^{(k+1)}$$

- 把原非基矩阵 N 的一列(进基变量)和原基矩阵 B 的一列(出基变量)交换得到的。

进基变量确定

1) 进基变量选取规则:

- 选取对应简约价值系数小于零 $\hat{c}_p^{(k)} < 0$ 的非基变量 x_p 作为进基变量(增大 x_p 可使目标函数值下降)。
- 把矩阵 A 中相应于变量 x_p 的列 A_p 从 N_k 移入 B_k .

2) 确定进基变量大小:

- 由于 x_p 将由非基变量成为基变量, 其取值将由零成为正值, 而 x_N 的其余分量保持取零值时:

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_B &= B_k^{-1}\mathbf{b} - B_k^{-1}N_k\mathbf{x}_N = B_k^{-1}\mathbf{b} - B_k^{-1}A_px_p \\ &= b^{(k)} - \hat{A}_p^{(k)}x_p\end{aligned}$$

进基变量确定

为保持可行性, x_p 的取值应确保 $x_B \geq 0$, 即有:

$$x_j = b_j^{(k)} - x_p \hat{a}_{jp}^{(k)} \geq 0, \quad j \in \mathcal{B}_k,$$

其中 $\hat{a}_{jp}^{(k)}$ 是向量 $\hat{A}_p^{(k)}$ 的第 j 个分量 (\mathcal{B}_k 是基变量指标集)。

- 如果 $\hat{a}_{jp}^{(k)} < 0$, x_j 将随 x_p 的增大而增大;
- 如果 $\hat{a}_{jp}^{(k)} = 0$, $x_j = b_j^{(k)}$ 在 x_p 增大时保持不变;
- 如果 $\hat{a}_{jp}^{(k)} > 0$, x_j 将随 x_p 的增大而减小。

在 $\hat{a}_{jp}^{(k)} > 0$ 时, 为保持可行性, x_p 的取值不能大于 $\frac{b_j^{(k)}}{\hat{a}_{jp}^{(k)}}$ 。 x_p 的取值为:

$$x_p = \frac{b_q^{(k)}}{\hat{a}_{qp}^{(k)}} = \min_{j \in \mathcal{B}_k} \left\{ \frac{b_j^{(k)}}{\hat{a}_{jp}^{(k)}} \mid \hat{a}_{jp}^{(k)} > 0 \right\}$$

出基变量确定

出基变量选取规则:

选取 x_q 为进基变量, 从原来取正值变成为取零值的非基变量, 易验证:

$$x_q = b_q^{(k)} - \frac{b_q^{(k)}}{\hat{a}_{pq}^{(k)}} \hat{a}_{pq}^{(k)} = 0$$

换基公式

列交换与换基:

将 B_k 中的列 A_q 与 N_k 中的列 A_p 交换即得到新的基矩阵和非基矩阵, 分别记为 B_{k+1} 和 N_{k+1} .

完整公式:

$$\begin{cases} x_p^{(k+1)} = \alpha_k = \min \left\{ \frac{b_j^{(k)}}{\hat{a}_{jp}^{(k)}} \mid \hat{a}_{jp}^{(k)} > 0, j \in \mathcal{B}_k \right\} \\ x_q^{(k+1)} = 0, \quad x_j^{(k+1)} = 0, j \in \mathcal{N}_k, j \neq p, \\ x_j^{(k+1)} = x_j^{(k)} - x_p^{(k+1)} \hat{a}_{jp}^{(k)}, j \in \mathcal{B}_k, j \neq q, \\ f_{k+1} = y_k^T b + \hat{c}_p x_p^{(k+1)}. \end{cases}$$

重复上述过程, 直至确定最优解或者无有界最优解。

单纯形法步骤

单纯形法：

第1步：给定初始基本可行解 $\boldsymbol{x}^{(1)}$ ，记迭代次数 $k = 1$ ；

第2步：计算单纯形乘子 $\boldsymbol{y}_k = B_k^{-T} \boldsymbol{c}_B^{(k)}$ 和简约价值系数向量 $\hat{\boldsymbol{c}}_N^{(k)} = \boldsymbol{c}_N^{(k)} - N_k^T \boldsymbol{y}_k$ ；

第3步：**最优性检验**：计算 $\hat{c}_p^{(k)} = \min\{\hat{c}_j^{(k)} \mid j \in \mathcal{N}_k\}$ 。如果 $\hat{c}_p^{(k)} \geq 0$ ，则 $\boldsymbol{x}^{(k)}$ 为最优解，停止迭代；否则选 x_p 为进基变量；

第4步：确定出基变量：计算 $\hat{A}_p^{(k)} = B_k^{-1} A_p$ 。如果对所有 $j \in B_k$ 有 $\hat{a}_{jp}^{(k)} \leq 0$ ，则问题无有界的最优解，停止迭代；否则确定出基变量指标

$$\frac{b_q^{(k)}}{\hat{a}_{qp}^{(k)}} = \min \left\{ \frac{b_j^{(k)}}{\hat{a}_{jp}^{(k)}}, \hat{a}_{jp}^{(k)} > 0, j \in \mathcal{B}_k \right\};$$

第5步：交换 B_k 的列 A_q 与 N_k 的列 A_p 得新的基矩阵 B_{k+1} 和非基矩阵 N_{k+1} ，计算新的基本可行解 $\boldsymbol{x}^{(k+1)}$ ，置 $k := k + 1$ 后转步2。

初始单纯形表

原始表格:

基变量	\mathbf{x}_B	\mathbf{x}_N	右端项
负函数值	\mathbf{c}_B^T	\mathbf{c}_N^T	$(-f)$
\mathbf{x}_B	B	N	\mathbf{b}

变换表格:

$$[B \ N \ \mathbf{b}] \rightarrow [I \ B^{-1}N \ B^{-1}\mathbf{b}], \quad \mathbf{c}_B \rightarrow 0$$

初始表格:

基变量	\mathbf{x}_B	\mathbf{x}_N	右端项
负函数值	0	$\hat{\mathbf{c}}_N = \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T B^{-1}N$	$-\mathbf{c}_B^T B^{-1}\mathbf{b}$
\mathbf{x}_B	I	$B^{-1}N$	$B^{-1}\mathbf{b}$

初始单纯形表

观察前面表格：

(1) 右端项 $B^{-1}\mathbf{b}$ 为当前基本可行解 \mathbf{x} 的取值, 非基变量 \mathbf{x}_N 则取零值。

(2) 检验 $\hat{\mathbf{c}}_N = \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T B^{-1}N$ 判断最优性。

- 如 $\hat{\mathbf{c}}_N$ 有负分量, 取相应于最负分量的变量作为进基变量; 检查同该变量对应的 $B^{-1}N$ 相应列 \hat{A}_p 的各分量。
 - (a) 如果所有分量都非正, 则问题无有界的最优解, 迭代可以终止。
 - (b) 否则, 计算列 \hat{A}_p 的正分量同 $B^{-1}\mathbf{b}$ 的相应分量的比值确定出基变量, 确定高斯消去的主元 $\hat{a}_{qp}^{(k)}$ 。
- 否则, 找到最优基本可行解, 输出结果。

新旧基阵对比

新基阵同旧基矩阵只相差一行,在当前的单纯形表上以 $\hat{a}_{qp}^{(k)}$ 为主元用行变换将 x_p 对应的列变成单位向量即可得新的基本可行解。

$$\text{旧单纯形表} \left[\begin{array}{cccccccccc} 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \hat{c}_{m+1} & \cdots & \hat{c}_p & \cdots & \hat{c}_n & -f \\ 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \hat{a}_{1,m+1} & \cdots & \hat{a}_{1,p} & \cdots & \hat{a}_{1,n} & \hat{b}_1 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & \cdots & 0 & \hat{a}_{q,m+1} & \cdots & \underline{\hat{a}_{q,p}} & \cdots & \hat{a}_{q,n} & \hat{b}_q \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 & \hat{a}_{m,m+1} & \cdots & \hat{a}_{m,p} & \cdots & \hat{a}_{m,n} & \hat{b}_m \end{array} \right]$$

$$\text{新单纯形表} \left[\begin{array}{cccccccccc} 0 & \cdots & \hat{c}'_q & \cdots & 0 & \hat{c}'_{m+1} & \cdots & 0 & \cdots & \hat{c}'_n & -f' \\ 1 & \cdots & \bar{a}_{1,q} & \cdots & 0 & \bar{a}_{1,m+1} & \cdots & 0 & \cdots & \bar{a}_{1,n} & \hat{b}'_1 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & \bar{a}_{q,q} & \cdots & 0 & \bar{a}_{q,m+1} & \cdots & 1 & \cdots & \bar{a}_{q,n} & \hat{b}'_q \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & \bar{a}_{m,q} & \cdots & 1 & \bar{a}_{m,m+1} & \cdots & 0 & \cdots & \bar{a}_{m,n} & \hat{b}'_m \end{array} \right]$$

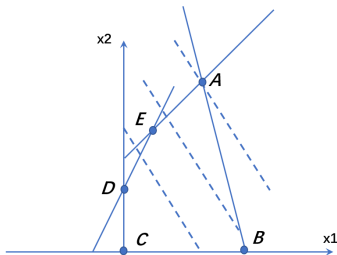
实例计算

例 2.2.1 考虑如下线性规划问题：

$$\begin{cases} \min & -2x_1 - 3x_2, \\ \text{s.t.} & -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & -2x_1 + x_2 \leq 2, \\ & 4x_1 + x_2 \leq 16, \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, \end{cases}$$

解：引入松弛变量 x_3, x_4, x_5 化标准形

$$\begin{cases} \min & -2x_1 - 3x_2, \\ \text{s.t.} & -x_1 + x_2 + x_3 = 3, \\ & -2x_1 + x_2 + x_4 = 2, \\ & 4x_1 + x_2 + x_5 = 16, \\ & x_i \geq 0, i = 1, \dots, 5 \end{cases}$$



第一次迭代

初始单纯形表为:

基变量	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	右端项
$-f$	-2	-3	0	0	0	0
x_3	-1	1	1	0	0	3
x_4	-2	1	0	1	0	2
x_5	4	1	0	0	1	16

选取初始基本可行解: $x_1 = 0$, $x_2 = 0$, $x_3 = 3$, $x_4 = 2$, $x_5 = 16$, 对应于可行域顶点 D .

最优性检验: 非基变量 x_3, x_4, x_5 对应基阵已是单位阵。目标函数中对应非基变量价值系数 $c_B^T = (0, 0, 0)$, 直接进行最优性检验。由于非基变量 x_1, x_2 对应的简约价值系数:

$$c_1 = -2, c_2 = -3$$

取负值, 当前基本可行解非最优解。

第一次迭代

确定进基变量和出基变量:

- 比较非基变量对应的负的简约价值系数:

$$-3 = \min\{-2, -3\}$$

对应于 x_2 的简约价值系数最小, 故取 x_2 为进基变量。

- 比较表中右端项的列与 x_2 所在列各正分量的比值:

$$\frac{2}{1} = \min\left\{\frac{3}{1}, \frac{2}{1}, \frac{16}{1}\right\}$$

对应于 x_4 所在行比值取得最小, 故确定 x_4 为出基变量。

选定的主元 \hat{a}_{22} :

基变量	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	右端项
$-f$	-2	-3	0	0	0	0
x_3	-1	1	1	0	0	3
x_4	-2	<u>1</u>	0	1	0	2
x_5	4	1	0	0	1	16

第二次迭代

采用行变换将 x_2 所在列变成为单位向量:

基变量	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	右端项
$-f$	-8	0	0	3	0	6
x_3	<u>1</u>	0	1	-1	0	1
x_2	-2	1	0	1	0	2
x_5	6	0	0	-1	1	14

新基变量取值分别为: $x_2 = 2$, $x_3 = 1$, $x_5 = 14$, 相应于顶点 E .

最优性判断: 由于 $\hat{c}_1^{(2)} = -8 < 0$, 该基本可行解非最优解。

确定进基变量与出基变量: 取 x_1 为进基变量, 比较表中右端项的列与变量 x_1 所在列各正分量的比值:

$$\frac{1}{1} = \min \left\{ \frac{1}{1}, \frac{14}{6} \right\}$$

应取 x_3 为出基变量。新主元为 \hat{a}_{11} 。

第三次迭代

采用行变换将 x_1 所在列变成为单位向量:

基变量	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	右端项
$-f$	0	0	8	-5	0	14
x_1	1	0	1	-1	0	1
x_2	0	1	2	-1	0	4
x_5	0	0	-6	<u>5</u>	1	8

新基变量取值为: $x_1 = 1$, $x_2 = 4$ 和 $x_5 = 8$, 相应于顶点A.

最优性判断: 由于 $\hat{c}_4^{(3)} = -5 < 0$, 当前基本可行解非最优解。

确定进基变量与出基变量: 取 x_4 为进基变量, 比较表中右端项的列与 x_4 所在列各正分量的比值:

$$\left\{ \frac{8}{5} \right\}$$

取 x_5 为出基变量(主元为 $\hat{a}_{34} = 5$).

第四次迭代

采用行变换将 x_1 所在列变成为单位向量:

基变量	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	右端项
$-f$	0	0	2	0	1	22
x_1	1	0	$-\frac{1}{5}$	0	$\frac{1}{5}$	$\frac{13}{5}$
x_2	0	1	$\frac{4}{5}$	0	$\frac{1}{5}$	$\frac{28}{5}$
x_4	0	0	$-\frac{6}{5}$	1	$\frac{1}{5}$	$\frac{8}{5}$

对所有非基变量指标 $j \in \mathcal{N}_4$ 都有简约价值系数:

$$\hat{c}_j^{(4)} \geq 0$$

最优基本可行解为:

$$x_1 = \frac{13}{5}, x_2 = \frac{28}{5}, x_3 = 0, x_4 = \frac{8}{5}, x_5 = 0$$

相应于可行域的顶点A, 最优函数值为22的负值, 即为-22。

初始基本可行解困难性

考察左下线性规划问题，引入松弛变量 x_3 和乘余变量 x_4 将其化成右边的标准形。

$$\left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_1 \\ \text{s.t.} & 2x_2 + 3x_2 = 7, \\ & 2x_1 - 3x_2 \leq 6, \\ & 4x_1 + x_2 \geq 4, \\ & x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0, \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_1 \\ \text{s.t.} & 2x_2 + 3x_2 = 7, \\ & 2x_1 - 3x_2 + x_3 = 6, \\ & 4x_1 + x_2 - x_4 = 4, \\ & x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0, \end{array} \right.$$

很容易选取 x_3 可作为基变量，难于确定其它两个基变量。

处理初始可行解的常规方法有：

- 两阶段法
- 大M法

两阶段法

第一阶段: 引入人工变量构造辅助LP, 比如前面LP问题引入 a_1 和 a_2 有:

$$\left\{ \begin{array}{llll} \min & a_1 + a_2, \\ \text{s.t.} & 2x_1 + 3x_2 & + a_1 & = 7, \\ & 2x_1 - 3x_2 + x_3 & & = 6, \\ & 4x_1 + x_2 & - x_4 & + a_2 = 4, \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0, x_4 \geq 0, a_1 \geq 0, a_2 \geq 0, \end{array} \right.$$

- 辅助问题的初始基本可行解满足:

$$a_1 = 7, x_3 = 6, a_2 = 4$$

其它变量取零;

- 若原问题有可行解,则上述辅助问题的最优目标函数值为零; 若辅助问题的最优目标函数值大于零,则原问题无可行解。

迭代开始时, 所有人工变量都包括在初始基本可行解中。

两阶段法

在迭代进行中:

- 人工变量逐步成为出基变量,而原问题的变量中有一些逐步选为进基变量成为基变量。
- 对于某人工变量,一旦它被选为出基变量成为非基变量(取零值),可从上述辅助问题中删除。
- 只要原问题有可行解,所有人工变量都将逐步被删除,最后得到的基本可行解就可用作求原问题的初始基本可行解。

第二阶段: 继续对原问题进行单纯形迭代, 求得最优解或者无有界最优解。

最优解的唯一性

设 \mathbf{x}^* 是LP问题的最优解,其中: 基变量为 $\mathbf{x}_B^* \geq 0$,非基变量为 $\mathbf{x}_N^* = 0$, 相应的基矩阵与非基矩阵为 B 与 N ,目标函数的价值向量为 \mathbf{c}_B 和 \mathbf{c}_N 。

任意可行解 \mathbf{x} 可表示为:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} B^{-1}\mathbf{b} \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -B^{-1}N \\ I \end{pmatrix} \mathbf{x}_N,$$

可行解 \mathbf{x} 的目标函数可表示为:

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{c}_B^T B^{-1} \mathbf{b} + (\mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T B^{-1} N) \mathbf{x}_N = f(\mathbf{x}^*) + \mathbf{x}_N^T \hat{\mathbf{c}}_N^*.$$

其中: $\hat{\mathbf{c}}_N^* = \mathbf{c}_N - N^T B^{-T} \mathbf{c}_B$.

最优解的唯一性

由 \mathbf{x} 的可行性知： $\mathbf{x}_N \geq 0$ 。另外， \mathbf{x}^* 的简约价值系数 $\hat{\mathbf{c}}_N^*$ 的所有分量均非负。

- 如果 $\hat{\mathbf{c}}_N^*$ 的所有分量均为正，则 \mathbf{x}_N 的任何分量由零向正值的微小变化都会使目标函数值增大，因而 \mathbf{x}^* 是LP问题的唯一局部最优解，也是它的全局最优解。
- 如果向量 $\hat{\mathbf{c}}_N^*$ 有零分量，设 $\hat{c}_j^* = 0$ ，增大相应的非基变量 x_j 并保持其它非基变量取零值，直至另一个基本可行解(可行域的另一顶点)，相应的函数值为：

$$f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}^*) + x_j \hat{c}_j^* = f(\mathbf{x}^*)$$

也是最优的，因而 \mathbf{x}^* 不是唯一最优解。

不难证明：若线性规划的最优顶点不止一个，则存在无穷多个最优解。(最优顶点凸组合仍然是最优解。)

有限终止性定理

定理2.2.1 有限终止性.

设单纯形法迭代过程中的每一个基本可行解都是**非退化的**, 则经过有限次迭代, 单纯形法或者确定问题的一个最优解, 或者判定问题无有界的最优解。

证明: 设 $\mathbf{x}^{(k)}$ 为当前迭代点, 若满足: $\hat{\mathbf{c}}_N^{(k)} \geq 0$, 则 $\mathbf{x}^{(k)}$ 即为最优解; 否则, 有 $\hat{c}_p^{(k)} < 0$, 选择 x_p 为进基变量。

如果 $\hat{A}_p^{(k)}$ 的所有分量非正, 则可以断定问题无有界的最优解; 否则可确定变量 x_p 的取值为:

$$x_p = \alpha_k = \min \left\{ \frac{b_j^{(k)}}{\hat{a}_{jp}^{(k)}} \mid \hat{a}_{jp}^{(k)} > 0 \right\}.$$

由于 $\mathbf{x}^{(k)}$ 是非退化的, 因而 $\forall j \in \mathcal{B}_k$ 有 $b_j^{(k)} > 0$.

定理2.2.1证明

证明续： 由此得 $\alpha_k > 0$ ，而相应新点的目标函数值为

$$f_{k+1} = f_k + \alpha_k \hat{c}_p^{(k)},$$

由于 $\hat{c}_p^{(k)} < 0$ ， $\alpha_k > 0$ ，得

$$f_{k+1} < f_k,$$

也就是目标函数值严格单调下降，保证了迭代过程中的基矩阵不可能出现循环。

由于线性规划只有有限个基本可行解，因每一个迭代点都是非退化的，单纯形迭代必经有限次迭代后终止。 ■