

最优化理论与方法

讲课人：吕茂斌

模式识别与智能系统研究所

北京理工大学自动化学院

lumaobin@bit.edu.cn

第三章 单纯形方法

本章要点

- 3-1 单纯形方法原理
- 3-2 两阶段法与大M法
- 3-3 退化情形
- 3-4 修正单纯形法
- 3-5 变量有界的情形

单纯形方法

- 线性规划问题的计算方法
- G.B.Dantzig在1947年提出



基本思想:

从一个基本可行解出发，求一个使目标函数值有所改善的基本可行解；通过不断改进基本可行解，力图达到最优基本可行解。

线性规划-历史注记

我记得我试图用很普通的语言向**冯·诺依曼**描述空军的问题的情形。我根据活动和项目等等条件给出了一个线性规划模型。

冯·诺依曼站起来了，说到：“噢，是这样！”在随后的一个半小时的时间里，他给我做了一个关于**线性规划**数学理论的演讲。

此刻，冯·诺依曼看到我目瞪口呆地坐在那里（因为我已经查过文献而一无所获），他说到：“我不希望你想象我像一个魔术师一样，不假思索地把所有这些东西从我的袖子里倒出来。我最近与**Morgenstern**完成了一本有关**博弈论**的书。我刚刚所叙述的就是猜想这两个问题是等价的。我刚才讲的理论与我们在博弈论中发展的一个理论极其相似。”

线性规划-历史注记（续）

在Dantzig刚刚给出了线性规划的单纯法不久，他参加了一次学术会议。在会上他讲解了他的方法。。。

当我讲完以后，会议主席征询意见和评论。死一般的寂静持续了一会儿后，一只手举了起来，那是**Hotelling**。

我需要解释以下，**Hotelling**非常胖。他喜欢在海里游泳。据说，当他在海里游泳时，能见到海平面明显升高。这个巨鲸似的人站在屋子的后面，他富有表情的胖脸上流露出我们所熟悉的那种无所不知的微笑。他说道：“但是我们都知这个世是**非线性**的。”

他对我的模型给予了毁灭性的批评以后，庄严地坐了下来。我，一个无名小卒，疯狂地试图给出一个合适的回应。

线性规划-历史注记（续）

突然，听众中另一只手举了起来，这次是**冯·诺依曼**。

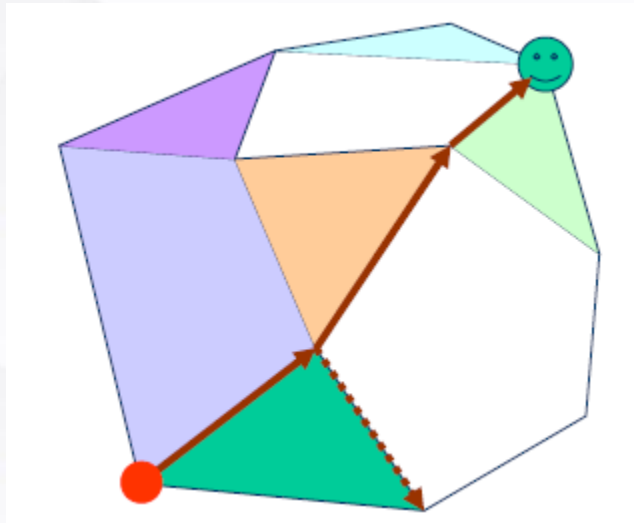
“主席先生，主席先生。”他说道，“如果演讲者不介意的话，我愿意替他回答。”我自然同意了。**冯·诺依曼**说道：“演讲人已经将他的演讲题目拟为‘**线性规划**’，并仔细地讲述了他的公理假设。如果你的问题满足这些**公理假设**，那么就可以很好地用这个方法。如果它不满足，那么就不用这个方法。”随后他坐了下来。

当然，在最后的分析中**Hotelling**是正确的。这个世界是高度**非线性**的。幸运的是，与**线性等式系统**相比，**线性不等式系统**使得我们能近似在实际计划中所遇到的大多数线性关系。

单纯形方法原理

单纯形方法

- 第一步： 找到一个基本可行解（极点）；
- 第二步： 计算该点的判据函数；
- 第三步： 若无法改进，退出；
- 第四步： **否则选择一条棱，**
找到另一基本可行解（极点）；
回到第二步。



一、基本可行解的转换

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

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

求基本可行解

当我们将矩阵 A 的列进行适当调整以后, 记 $A = [B, N]$, 其中矩阵 B 是一个 $m \times m$ -维的可逆矩阵, 而矩阵 N 是一个 $m \times (n-m)$ -维的矩阵。

则我们得到一个**基本可行解** $x^{(0)} = [B^{-1}b, 0]^T$ 。在 $x^{(0)}$ 处函数值是 $f_0 = cx^{(0)} = (c_B, c_N) \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix} = c_B B^{-1}b$

c_B : c 中与基变量对应的分量组成的 m 维行向量

c_N : $n-m$ 维行向量

求改进的基本可行解

设 $x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}$ 是任一个基本可行解 $\rightarrow x_B = B^{-1}b - B^{-1}Nx_N$

在点 x 处的目标函数值

x_B 基变量

$$f = cx = c_B x_B + c_N x_N$$

$$= c_B B^{-1}b - (c_B B^{-1}N - c_N)x_N$$

$$A = [B, N] = (p_1, p_2, \dots, p_n)$$

$$= f_0 - \sum_{j \in R} (c_B B^{-1}p_j - c_j)x_j$$

$R = \{m+1, \dots, n\}$ 非基变量下标集

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

$$\sigma_j = z_j - c_j$$

$$z_j = c_B B^{-1}p_j$$

求改进的基本可行解

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

如果 $\sigma_j > 0$, 则令 x_j 大于0将使目标函数值减少

选择 k 令 $\sigma_k = z_k - c_k = \max_{j \in R} \sigma_j, \sigma_j > 0$

由 x_k 零变为正数后, 得到方程组 $Ax=b$ 的解

$$x_B = B^{-1}b - B^{-1}p_k x_k = \bar{b} - y_k x_k \geq 0$$

$$\bar{b} = B^{-1}b$$

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

求改进的基本可行解

$$x_B = \begin{bmatrix} x_{B1} \\ x_{B2} \\ \vdots \\ x_{Bm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{1k} \\ y_{2k} \\ \vdots \\ y_{mk} \end{bmatrix} x_k \geq 0 \quad \longrightarrow \quad x_k \leq \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}}$$

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

为使 $x_B \geq 0$, 令

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

此时原基变量 $x_{Br} = 0$, 得到新的基本可行解

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

x 一定为基本可行解

求改进的基本可行解

新的基本可行解

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

回顾： $A = [B, N] = (p_1, p_2, \dots, p_n)$

原来的基 $B = (p_{B1}, \dots, p_{Br}, \dots, p_{Bm})$ m 个列线性无关

$$p_k = B y_k = \sum_{i=1}^m y_{ik} p_{Bi} \quad \text{即 } p_k \text{ 是 } B \text{ 的列向量的线性组合且系数 } y_{rk} \neq 0$$

因此用 p_k 取代 p_{Br} 后，得到的向量组

$$p_{B1}, \dots, p_k, \dots, p_{Bm}$$

也是线性无关的。

因此新的可行解 x 的正分量对应的列线性无关

上述转换

- 非基变量 $x_k \longleftrightarrow x_{Br}$ 基变量
- 在新的基本可行解处, f 减少了 $\sigma_k x_k$
- 重复以上过程, 可进一步改进基本可行解
- **直到 σ_j 均非正数**, 以致任何一个非基变量取正值都不能使目标函数值减少时为止

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。

其中

$$z_j - c_j = c_B B^{-1} p_j - c_j \quad j = 1, \dots, n$$

称 $z_j - c_j$ 为**判别数或检验数**。

二、单纯形方法计算步骤

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

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

二、单纯形方法计算步骤

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 $f = c_B x_B$

其中 $A = [B, N]$ ，其中矩阵 B 是一个 $m \times m$ -维的可逆矩阵，而矩阵 N 是一个 $m \times (n-m)$ -维的矩阵。

二、单纯形方法计算步骤

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 $z_j - c_j \leq 0$ ，对应基变量的判别数总是零，因此停止计算，现行基本可行解是最优解。否则，进行下一步。

二、单纯形方法计算步骤

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 , 则停止计算 , 问题不存在有限最优解。否则 , 进行4.。

$$A = (p_1, p_2, \dots, p_n)$$

$$\bar{b} = B^{-1}b$$

4. 确定下标 r , 使

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

x_{Br} 为离基变量 , x_k 为进基变量。用 p_k 替换 p_{Br} , 得到新的基矩阵 B , 返回步骤1.。

用单纯形方法解下列问题：

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

用单纯形方法解下列问题：

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

松弛变量

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

系数矩阵 $A = [B, N]$

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

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

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

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

3-1 单纯形方法原理

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

基变量的判别数均为0

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

非基变量的判别数, 选择 $k=1$

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



x_1 为进基变量

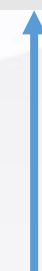
$$\text{计算 } y_1 = B^{-1}p_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

x_B 中第3个分量
 x_5 为离基变量

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

确定下标 r :

$$\frac{\bar{b}_r}{y_{r1}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_2}{y_{21}}, \frac{\bar{b}_3}{y_{31}} \mid y_{ik} > 0 \right\} = \min \left\{ \frac{12}{2}, \frac{3}{1} \right\} = 3 = x_1 \rightarrow r=3$$



用 p_1 替换 p_5 , 得到新基, 进行下一次迭代

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

$$x_B = B^{-1}b = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 6 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \bar{b}_3 \end{bmatrix} \quad x_N = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$f = -12$$

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

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

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

三、收敛性

$$\text{令 } \sigma_k = \max \sigma_j$$

每次迭代必出现下列三种情形之一：

1. $\sigma_k \leq 0$ ：现行基本可行解就是最优解
2. $\sigma_k > 0$ 且 $y_k \leq 0$ ：问题属于无界情形
3. $\sigma_k > 0$ 且 $y_k > 0$ ：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

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.

- 经迭代目标函数值减小→各次迭代得到的基本可行解互不相同
- 基本可行解的个数有限

四、使用表格形式的单纯形方法

$$\min f = cx$$

$$s.t. Ax = b$$

$$x \geq 0$$

将问题写成等价形式：

$$\min f$$

$$s.t. f - c_B x_B - c_N x_N = 0 \quad (1)$$

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

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

左乘 c_B ，加到(1)式，消去 x_B 项

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

3-1 单纯形方法原理

等
价
形
式

$$\min f$$

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

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

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

约束方程的系数置于表中，得单纯形表

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

n-m列

$$B^{-1}p_{Ni} = y_{Ni}$$

去掉

$$\sigma_B$$

m维行向量

$$\sigma_N = z_N - c_N$$

n-m维列向量

现解的f值

3-1 单纯形方法原理

	\mathcal{XB}_1	...	\mathcal{XB}_r	...	\mathcal{XB}_m	...	\mathcal{X}_j	...	\mathcal{X}_k		
\mathcal{XB}_1	1	...	0	...	0	...	y_{1j}	...	y_{1k}	...	\overline{b}_1
...
\mathcal{XB}_r	0	...	1	...	0	...	y_{rj}	...	y_{rk}	...	\overline{b}_r
...
\mathcal{XB}_m	0	...	0	...	1	...	y_{mj}	...	y_{mk}	...	\overline{b}_m
f	0	...	0	...	0	...	$z_j - c_j$...	$z_k - c_k$...	$\overline{c_B b}$

在单纯形表中包含了单纯形方法所需要的全部数据

用单纯形表求解线性规划问题:

假设 $\bar{b} = B^{-1}b \geq 0$

单纯形表中包含 m 阶单位矩阵，因此已给出一个基本可行解，即 $x_B = \bar{b}, x_N = 0$

若 $c_B B^{-1}N - c_N \leq 0$ ：现行基本可行解是最优解

若 $c_B B^{-1}N - c_N > 0$ ：用**主元消去法**求改进的基本可行解：

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 $\frac{\bar{b}_r}{y_{rk}} = \min \left\{ \frac{\bar{b}_i}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\}$ ，第 r 行为**主行**，主元

y_{rk}

用单纯形表求解线性规划问题:

主元消去→把主列化为单位向量

(用主元 y_{rk} 除第 r 行 (主行) , 再把 r 行的若干倍分别加到各行 , 使各主列中各元素 (r 行除外) 化为零)

经主元消去 , 实现了基的转换 $x_k \longleftrightarrow x_{Br}$

基变量的系数矩阵在表中总是单位矩阵 , 因此右端列 b 就是新的基变量的取值

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

判别数有下列关系： $(z_j - c_j)' = (z_j - c_j) - (y_{rj}/y_{rk})(z_k - c_k)$

↓
新基下

↓
旧基下

↓
主行的 $-(z_k - c_k)/y_{rk}$
倍加到最后一行得到的
结果

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

↓
新基下

↓
旧基下

主元消去后，最后一行仍然是判别数和目标函数值

例：用单纯形方法解下列问题

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

引入松弛变量 x_5 , x_6 , 把上述问题化为标准形式：

$$\begin{aligned}
 \min \quad & x_1 - 2x_2 + x_3 \\
 \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 10 \\
 & 2x_1 - x_2 + 4x_3 + x_5 = 8 \\
 & -x_1 + 2x_2 - 4x_3 + x_6 = 4 \\
 & x_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, 6
 \end{aligned}$$

3-1 单纯形方法原理

初始单纯形表

把第2列化为单位向量

	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

$r=3, x_6$ 出基

$k=2, x_2$ 入基

主元是 y_{32}

$$\frac{\bar{b}_3}{y_{32}} = \min \left\{ \frac{10}{1}, \frac{4}{2} \right\} = \frac{4}{2}$$

新基变量

把第3列化为单位向量

	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

 $k=3, x_3$ 入基新 f 值

$$\frac{\bar{b}_2}{y_{23}} = \min \left\{ \frac{10}{2} \right\} = \frac{10}{2}$$

 $r=2, x_5$ 出基 主元是 y_{23}

3-1 单纯形方法原理

	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

最优

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

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

最优值： $f_{\min} = -19$

例: 用单纯形方法解下列问题

$$\begin{aligned} \max \quad & 2x_1 + x_2 - x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 6 \\ & x_1 + 4x_2 - x_3 \leq 4 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

等价于：

$$\begin{aligned} \min \quad & -2x_1 - x_2 + x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 = 6 \\ & x_1 + 4x_2 - x_3 + x_5 = 4 \\ & x_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, 5 \end{aligned}$$

3-1 单纯形方法原理

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_4	1	1	2	1	0	6
	1	4	-1	0	1	4
x_5	-2	-1	1	0	0	0

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_4	0	-3	3	1	-1	2
x_1	1	4	-1	0	1	4
	0	7	-1	0	2	8

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_3	0	-1	1	$\frac{1}{3}$	$-\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$
x_1	1	3	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$	$\frac{14}{3}$
	0	6	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{5}{3}$	$\frac{26}{3}$

例：用单纯形方法解下列问题

$$\min \quad -3x_1 + x_2$$

$$s.t. \quad x_1 - x_2 + x_3 \leq 5$$

$$-2x_1 + x_2 - 2x_3 \leq 10$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
x_4	1	-1	1	1	0	5
x_5	-2	1	-2	0	1	10
	3	-1	0	0	0	0

x_1	1	-1	1	1	0	5
x_5	0	-1	0	2	1	20
	0	2	-3	-3	0	-15