



# 最优化理论 第三章:线性规划

人工智能学院 智能感知与图像理解实验室



## 第六节 单纯形法和对偶问题

1

单纯形法一般原理

2

表格单纯形法











### 第六节 单纯形法和对偶问题

1

#### 单纯形法一般原理

2

表格单纯形法













### 单纯形法

## 神奇的单纯形法

旦茨基教授在一次演说中,形象而风趣地说明了单纯形解法的奇效:设给70个人分配70项任务,每人一项。如果每人完成各项任务所需要付出的代价(时间、工资)都知道,要寻求代价最小的方案。所有的可行方案共有70!种。70!比 10 100 还要大。

不仅如此,还能预测当方案中某因素发生变化,对决策目标的影响。



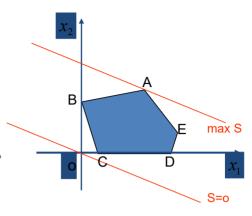








线性规划问题的可行解有无穷多个,与某一凸集上的无穷多个点一一对应。 要从无穷多个可行解中寻找最优解,几 要从无穷多个可行解中寻找最优解,几 乎不可能。可以证明,最优解必定能 取在凸集的顶点(极点、基本可行解)这 和极点的个数是有限的。当然,如 上,而极点的个数是有限的。当然,如 个"有限",数字往往相当可观,如前 面的70!,要逐个比较的话,也不现实。 而单纯形解法,用跨跃的方式,高速地 优化基本可行解,迅速达到最优。









### 单纯形法

- 基本思路:
- 首先将线性规划问题化成标准形式
- 求出初始基本可行解
- 判断其是否为最优解
- 如果不是最优,则迭代到其相邻的基本可行解,并再次检验











单纯形法把寻优的目标集中在所有基本可行解 (即可行域顶点)中。

基本思路:是从一个初始的基本可行解出发, 寻找一条达到最优基本可行解的最佳途径。





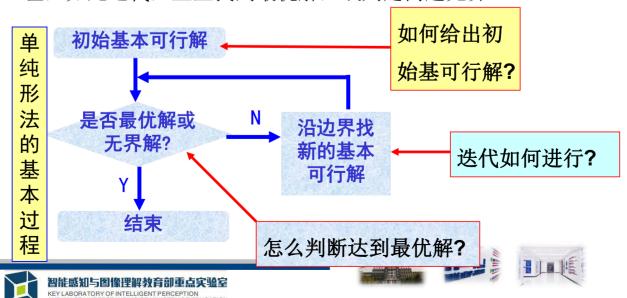






### 单纯形法

单纯形法 是有选择地取(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。





### 整体回顾

#### 1) 线性规划模型-般形式

目标函数

Min

$$Z = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \dots + c_n x_n$$



$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \le (=, \ge)b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \le (=, \ge)b_2 \\ & \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \le (=, \ge)b_m \\ x_1, x_2, \dots, x_n \ge 0 \end{cases}$$











### 整体回顾

价值系数

Min

s.t

 $Z = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \dots + c_n x_n$ 

技术系数

 $a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$ 

 $a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$ 

 $\begin{cases} \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$  $x_1, x_2, \dots, x_n \ge 0$  $(b_1, b_2, \cdots, b_m \ge 0)$ 





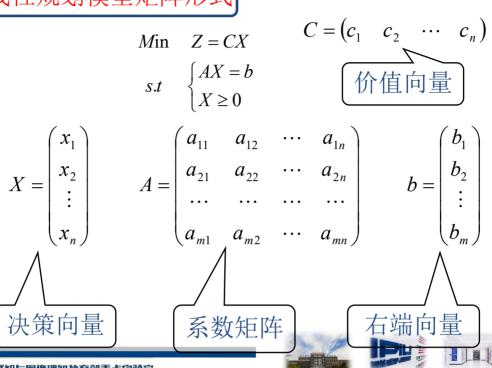
决策变量





### 整体回顾

### (3) 线性规划模型矩阵形式







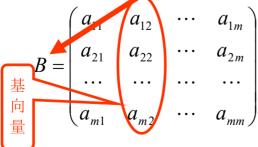
## 历安笔子科技大学 XIDIAN UNIVERSITY

### 整体回顾

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mm} \end{pmatrix}$$

### 基阵

### 非基阵



$$X_B = (x_1 \quad x_2 \quad \cdots \quad x_m)$$

$$x_2 \quad \cdots \quad x_m$$
)<sup>T</sup>  $X_N = (x_{m+1} \quad x_{m+2} \quad \cdots \quad x_n)^T$ 









#### 1 确定初始的基本可行解

确定初始的基本可行解等价于确定初始的可行基,一旦初始的可行基确定了,那么对应的初始基本可行解也就唯一确定.

为了讨论方便,不妨假设在标准型线性规划中,系数矩阵 A 中前m个系数列向量恰好构成一个可行基,即 $A = (B \mid N)$ ,其中

$$B = (P_1, P_2, \dots, P_m)$$
 为基变量 $x_{1, x_{2, \dots, x_m}}$  的系数列向量构成的可行基,

 $N = (P_{m+1}, P_{m+2}, \dots, P_n)$ 为非基变量 $x_{m+1}, x_{m+2}, \dots, x_n$ 的系数列向量构成的矩阵。











### 单纯形法

### 线性规划问题基变换的矩阵表示

min 
$$z = CX$$
  
s.t.  $AX = b$   
 $X \ge 0$   
min  $z = [C_B, C_N] \begin{bmatrix} X_B \\ X_N \end{bmatrix}$   
s.t.  $[B, N] \begin{bmatrix} X_B \\ X_N \end{bmatrix} = b$   
 $X_B, X_N \ge 0$ 











$$\min \quad z = C_{B} X_{B} + C_{N} X_{N}$$

$$\min \quad z = C_{R} X_{R} + C_{N} X_{N}$$

$$s.t. BX_B + NX_N = b$$

$$s.t. X_{B} = B^{-1}b - B^{-1}NX_{N}$$

$$X_{R}, X_{N} \geq 0$$

$$X_{_{B}}, X_{_{N}} \ge 0$$

min 
$$z = C_B B^{-1} b - (C_B B^{-1} N - C_N) X_N$$
  
s.t.  $X_B = B^{-1} b - B^{-1} N X_N$   
 $X_B, X_N \ge 0$ 











### 单纯形法

所以约束方程 AX=b 就可以表示为:

$$AX = (B N) {X_B \choose X_N} = BX_B + NX_N = b$$

得: 
$$X_B = B^{-1}b - B^{-1}NX_N$$

$$X_{B} = B^{-1}b$$









### 2. 判断现行的基本可行解是否最优

假如已求得一个基本可行解 
$$X = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$z = CX = (C_B C_N) \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix} = C_B B^{-1}b$$

其中 $C_B = (c_1, c_2, \dots, c_m)$ , $C_N = (c_{m+1}, c_{m+2}, \dots, c_n)$  分别表示基变量和非基变量所对应的目标函数系数子向量。

怎样判定  $z = C_B B^{-1}b$  是否已经达到最小值?











### 单纯形法

### 最优解判别定理

对于线性规划问题 $\min z = CX$ , $D = \{X \in R^n | AX = b, X \ge 0\}$  若某个基本可行解所对应的检验向量 $\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N \ge 0$  则这个基本可行解就是最优解。检验向量的各个分量称为检验数.











### 特殊情况:

情况2: 无穷多最优解判别定理

若  $X = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix}$  是一个基本可行解,所对应的检验向量

 $\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N \ge 0$  , 其中存在一个检验数  $\sigma_{m+k} = 0$ ,则线性规划问题有无穷多最优解。

情况3: 无有界最优解判别定理

 $\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N$ ,其中存在一个检验数  $\sigma_{m+k} < 0$ ,且该检验数所对应的非基变量的系数列向量的全部系数都为负数或零,则线性规划问题无有界最优解。











### 单纯形法

将  $X_B = B^{-1}b - B^{-1}NX_N$  代入目标函数

$$Z = C_B X_B + C_N X_N$$

得

min 
$$z = C_B B^{-1} b + (C_N - C_B B^{-1} N) X_N$$
  
s.t.  $X_B = B^{-1} b - B^{-1} N X_N$   
 $X_B, X_N \ge 0$ 

$$\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N \ge 0$$











#### 3. 基本可行解的改进 ——基变换

如果现行的基本可行解X不是最优解,即在检验向量 $\sigma_N$  = $C_N$ - $C_BB^{-1}N$  中存在负的检验数,则需在原基本可行解X的基础上寻找一个新的基本可行解,并使目标函数值有所改善。 具体做法是:

▶先从检验数为负的非基变量中确定一个换入变量, 使它从 非基变量变成基变量,

▶再从原来的基变量中确定一个换出变量,使它从基变量变成非基变量。
(

由此可得一个新的基本可行解,由  $z=C_BB^{-1}b+(\sigma_{m+1},\sigma_{m+2},\cdots,\sigma_n)$   $x_{m+2}$  可知,这样的变换一定能使目标函数值有所减少。



智能感知与图像理解教育部重点实验室 KEYLABORATORYOF INTELLIGENT PERCEPTION AND IMAGE UNDERSTANDING OF MINISTRY OF EDUCATION



### 单纯形法

换入变量和换出变量的确定:

●换入变量的确定— 最大减小原则

假设检验向量 
$$\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N = (\sigma_{m+1}, \sigma_{m+2}, \dots, \sigma_n)$$

若其中有两个以上的检验数为负,那么为了使目标函数值下降得快些,通常要用"最大减小原则",即选取最小负检验数 所对应的非基变量为换入变量,即若

$$\min \left\{ \sigma_j \middle| \sigma_j < 0, m+1 \le j \le n \right\} = \sigma_{m+k}$$

则选取对应的 $x_{m+k}$ 为换入变量,

由于 $\sigma_{m+k}$ <0 且为最小, 因此当 $x_{m+k}$ 由零增至正值,

可使目标函数值最大限度的减小。











● 换出变量的确定— 最小比值原则

如果确定 $X_{m+k}$  为换入变量,方程

$$X_B = B^{-1}b - B^{-1}NX_N \Rightarrow X_B = B^{-1}b - B^{-1}P_{m+k}x_{m+k}$$

其中  $P_{m+k}$  为A中与  $X_{m+k}$  对应的系数列向量。

现在需在 $X_B=(x_1,x_2,...,x_m)^T$ 中确定一个基变量为换出变量。 当  $x_{m+k}$ 由零慢慢增加到某个值时, $X_B$  的非负性可能被打破。为保持解的可行性,可以按最小比值原则确定换出变量:

$$\theta = \min \left\{ \frac{(B^{-1}b)_i}{(B^{-1}P_{m+k})_i} \Big| (B^{-1}P_{m+k})_i > 0 \right\} = \frac{(B^{-1}b)_l}{(B^{-1}P_{m+k})_l}$$

则选取对应的基变量 X, 为换出变量。









智能感知与图像理解教育部重点实验室 KEYLABORATORY OF THE PERCEPTION AND IMAGE UNDERSTANDING OF MINISTRY OF FOLICATION



### 优化过程 (单纯形法Routine)

4. 用初等变换求改进了的基本可行解——旋转运算

假设B是线性规划 min z = CX, AX = b,  $X \ge 0$  的可行基,

$$AX = b \Rightarrow (B \ N) \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix} = b \Rightarrow (I, B^{-1}N) \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix} = B^{-1}b$$

令非基变量  $X_N=0$  , 则基变量  $X_B=B^{-1}b$ 

可得基本可行解 
$$X = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix}$$

》 用逆阵  $B^{-1}$  左乘约束方程组的两端,等价于对方程组施以一系列的初等"行变换"。变换的结果是将系数矩阵A中的可行基 B变换成单位矩阵I,把非基变量系数列向量构成的矩阵N变换成 $B^{-1}N$ ,把向量b 变换成  $B^{-1}b$ 









由于行初等变换后的方程组 
$$(I,B^{-1}N)inom{X_B}{X_N}=B^{-1}b$$
 与原约束方程组 $AX=b$  或  $(B\ N)inom{X_B}{X_N}=b$  同解

且改进了的基本可行解X'只是在X 的基变量的基础上用一个换入变量替代其中一个换出变量,其它的基变量仍然保持不变。这些基变量的系数列向量是单位矩阵I中的单位向量。为了求得改进的基本可行解X',只需对增广矩阵

$$(I, B^{-1}N, B^{-1}b)$$

施行初等行变换,将换入变量的系数列向量变换成换出变量所对 应的单位向量即可。











### 单纯形法

例1

$$\min z = -5x_1 - 2x_2 - 3x_3 + x_4 - x_5$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 &= 8\\ 3x_1 + 4x_2 + x_3 &+ x_5 = 7\\ x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \ge 0 \end{cases}$$

#### 解:(1)确定初始的基本可行解

$$C = (-5, -2, -3, 1, -1)$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$b = \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \end{pmatrix}$$











$$\mathbf{B}=(\mathbf{P_4P_5})=\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$
,基变量  $x_4,x_5$  ,非基变量  $x_1,x_2,x_3$ 

$$X_{B} = \begin{pmatrix} x_{4} \\ x_{5} \end{pmatrix}, X_{N} = \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} \\ x_{3} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \end{pmatrix}, C_{N} = (-5, -2, -3), b = \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$X_{N} = 0 \rightarrow X_{B} = B^{-1}b = {8 \choose 7} \Rightarrow X = (0, 0, 0, 8, 7)^{T}$$

$$z=C_BB^{-1}b=(1,-1)\binom{8}{7}=1$$











### 单纯形法

$$X_{B} = \begin{pmatrix} x_{4} \\ x_{5} \end{pmatrix}, X_{N} = \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} \\ x_{3} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \end{pmatrix}, C_{N} = (-5, -2, -3), b = \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \end{pmatrix}$$

(2) 检验  $X = (0,0,0,8,7)^T$  是否最优。

#### 检验向量

$$\sigma_{N} = C_{N} - C_{B}B^{-1}N = (-5, -2, -3) - (1, -1)\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \end{pmatrix}$$

$$= (-5, -2, -3) - (-2, -2, 1) = (-3, 0, -4)$$

$$\uparrow \qquad \uparrow \qquad \uparrow$$

$$\sigma_{1} \quad \sigma_{2} \quad \sigma_{3}$$

因为 $\sigma_1 = -3$ ,  $\sigma_3 = -4$  均小于零,

所以  $X = (0,0,0,8,7)^T$  不是最优解











$$\sigma_{N} = (\sigma_{1}, \sigma_{2}, \sigma_{3}) = (-3, 0, -4)$$

- (3) 基本可行解  $X = (0.0.0.8.7)^T$ 的改进
  - ① 选取换入变量 因为 $min{-3, -4}=-4$ ,取 $x_3$ 为换入变量。
  - 选取换出变量

$$B^{-1}b = {8 \choose 7}, B^{-1}P_3 = {2 \choose 1} > 0$$
  $\mathbb{H} \min \left\{ \frac{8}{2}, \frac{7}{1} \right\} = \frac{8}{2}$ 

选取x<sub>4</sub>为换出变量.











### 单纯形法

#### (4) 求改进了的基本可行解X'--旋转运算

对约束方程组的增广矩阵施以初等行变换,使换入变量水,所对应的

系数列向量 
$$P_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
变换成换出变量 $\mathbf{x_4}$  所对应的单位向量  $P_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 

注意保持基变量 $\mathbf{x}_{5}$ 的系数列向量 $P_{5} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 为单位向量不变。

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 & 8 \\ 3 & 4 & 1 & 0 & 1 & 7 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{$\hat{\mathfrak{H}}$---} \text{$\hat{\mathfrak{T}}$} \text{$\hat{\mathfrak{K}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \xrightarrow{\text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \xrightarrow{\text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}}$} \text{$\hat{\mathfrak{L}$$

第二行减去第一行 
$$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 & 1 \\ \frac{5}{2} & 3 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 4 \\ \frac{-1}{2} & 1 & 3 \end{pmatrix}$$











可得改进的基本可行解。

$$B = (P_3 P_5) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$
 基变量  $x_3, x_5$ , 非基变量  $x_1, x_2, x_4$ .

$$X_{B} = \begin{pmatrix} x_{3} \\ x_{5} \end{pmatrix}, X_{N} = \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} \\ x_{4} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{5}{2} & 3 & \frac{-1}{2} \end{pmatrix}, C_{B} = (-3, -1), b = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$X_N = 0 \rightarrow X_B = B^{-1}b = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$
 ⇒基本可行解  $X = (0,0,4,0,3)^T$ 

目标函数值 
$$z = C_B B^{-1} b = (-3, -1) {4 \choose 3} = -15$$

易见目标函数值比原来的Z=1减小了, 再转向步骤(2)











### 单纯形法

$$X_{B} = \begin{pmatrix} x_{3} \\ x_{5} \end{pmatrix}, X_{N} = \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} \\ x_{4} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{5}{2} & 3 & \frac{-1}{2} \end{pmatrix}, C_{B} = (-3, -1), b = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$

(2) 检验  $X = (0,0,4,0,3)^T$  是否最优。

检验向量 
$$\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N = (-5, -2, 1) - (-3, -1) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{5}{2} & 3 & \frac{-1}{2} \end{pmatrix}$$

$$= (-5, -2, 1) - (-4, -6, -1) = (-1, 4, 2)$$

$$\uparrow \uparrow \uparrow$$

$$\sigma_1 \sigma_2 \sigma_4$$

$$:: \sigma_1 = -1 < 0$$

所以  $X = (0,0,4,0,3)^T$ 



仍不是最优









#### (3) 基本可行解 $X = (0,0,4,0,3)^T$ 的改进

- ① 选取换入变量 因为  $\sigma_1 = -1 < 0$ , 取  $\mathbf{x_1}$  为换入变量。
- ② 选取换出变量

$$B^{-1}b = {4 \choose 3}, B^{-1}P_1 = {1 \over 2 \choose \frac{5}{2}} > 0$$
 且  $\min \left\{ \frac{4}{1/2}, \frac{3}{5/2} \right\} = \frac{3}{5/2}$  选取  $\mathbf{x_5}$ 为换出变量. 
$$\begin{pmatrix} \mathbf{x_3} \\ \mathbf{x_5} \end{pmatrix} = B^{-1}b - B^{-1}P_1\mathbf{x_1} = {4 \choose 3} - {1/2 \choose 5/2}\mathbf{x_1}$$











### 单纯形法

#### (4) 求改进了的基本可行解X"——旋转运算

对约束方程组的增广矩阵施以初等行变换,使换入变量 x1 所对应

的系数列向量
$$P_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{5}{2} \end{pmatrix}$$
 变换成换出变量  $x_5$  所对应的单位向量  $P_5 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 











可得改进的基本可行解。

B=(P<sub>3</sub>P<sub>1</sub>)=
$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$
, 基变量  $x_3, x_1$ , 非基变量  $x_2, x_4, x_5$ 

$$X_{B} = \begin{pmatrix} x_{3} \\ x_{1} \end{pmatrix}, X_{N} = \begin{pmatrix} x_{2} \\ x_{4} \\ x_{5} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} \frac{2}{5} & \frac{3}{5} & \frac{-1}{5} \\ \frac{6}{5} & \frac{-1}{5} & \frac{2}{5} \end{pmatrix}, C_{B} = (-3, -5), b = \begin{pmatrix} \frac{17}{5} \\ \frac{6}{5} \end{pmatrix}$$

$$X_N = 0 \rightarrow X_B = B^{-1}b = \begin{pmatrix} \frac{17}{5} \\ \frac{6}{5} \end{pmatrix} \Rightarrow$$
基本可行解  $X = (\frac{6}{5}, 0, \frac{17}{5}, 0, 0)^T$ 

 $X_{N}=0 \rightarrow X_{B}=B^{-1}b=\begin{pmatrix} \frac{17}{5} \\ \frac{6}{5} \end{pmatrix}$  基本可行解  $X=(\frac{6}{5},0,\frac{17}{5},0,0)^{T}$  目标函数值  $z=C_{B}B^{-1}b=(-3,-5)$  z=-15减小了,再转向步骤(2)比











### 单纯形法

(2) 检验 
$$X'' = (\frac{6}{5}, 0, \frac{17}{5}, 0, 0)^T$$
 是否最优。  
检验向量  $\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N = (-2, 1, -1) - (-3, -5) \begin{pmatrix} \frac{2}{5} & \frac{3}{5} & \frac{-1}{5} \\ \frac{6}{5} & \frac{-1}{5} & \frac{2}{5} \end{pmatrix}$ 

$$= (-2,1,-1) - \left(-\frac{36}{5}, -\frac{4}{5}, -\frac{7}{5}\right) = \left(\frac{26}{5}, \frac{9}{5}, \frac{2}{5}\right)$$

因为所有检验数均大于零,

所以  $X^* = X'' = (\frac{6}{5}, 0, \frac{17}{5}, 0, 0)^T$  是最优解,  $z^* = -\frac{81}{5}$ 











### 单纯形表

$$A = (B \quad N) \qquad X = \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix}$$

$$AX = b \Longrightarrow (B \quad N) \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix} = b \Longrightarrow BX_B + NX_N = b$$

$$BX_B = b - NX_N \Longrightarrow X_B = B^{-1}b - B^{-1}NX_N$$

$$X = \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix} \Longrightarrow X = \begin{pmatrix} B^{-1}b - B^{-1}NX_N \\ X_N \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow X_N = 0$$

$$X = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix}$$

在约束方程组中,对于一个选定的基B,令所有的非基变量为零得到的解,称为相应于基B的基本解。











### 单纯形表

$$Z = CX = (C_B, C_N) \begin{pmatrix} X_B \\ X_N \end{pmatrix}$$
$$= C_B X_B + C_N X_N$$
$$= C_B (B^{-1}b - B^{-1}NX_N) + C_N X_N$$
$$= C_B B^{-1}b + (C_N - C_B B^{-1}N)X_N$$

### $X_B$ 称为<u>最优解</u>

$$X_B = B^{-1}b \ge 0$$

$$\sigma_N = C_N - C_B B^{-1} N \ge 0$$









在单纯形法的求解过程中,有下列重要指标:

- □ 每一个基本可行解的检验向量  $\sigma_N = C_N C_B B^{-1} N$  根据检验向量可以确定所求得的基本可行解是否为最优解。如果不是最优又可以通过检验向量确定合适的换入变量。
- □ 每一个基本可行解所对应的<mark>目标函数值  $z = C_B B^{-1} b$ </mark> 通过目标函数值可以观察单纯形法的每次迭代是否能使目标函数值有效地减小,直至求得最优目标函数为止。
- 在单纯形法求解过程中,每一个基本可行解X都以某个经过初等行变换的约束方程组中的单位矩阵I为可行基。

当 B=I时,  $B^{-1}=I$ , 易知:  $\boldsymbol{\sigma}_{N}=\boldsymbol{C}_{N}-\boldsymbol{C}_{B}\boldsymbol{N}$   $\boldsymbol{z}=\boldsymbol{C}_{B}\boldsymbol{b}$ 











### 第六节 单纯形法和对偶问题

1

单纯形法—般原理

2

#### 表格单纯形法









0

h



### 单纯形法

B

### 线性规划问题基变换的表格表示

$$min z = CX$$

$$s.t.$$
  $AX = b$ 

$$X \ge 0$$

$$\min \quad z = C_{B} X_{B} + C_{N} X_{N}$$

$$s.t. BX_{B} + NX_{N} = b$$

$$X_{R}, X_{N} \geq 0$$

$$\min \quad z = C_{R} X_{R} + C_{N} X_{N}$$

$$s.t.$$
  $X_{B} = B^{-1}b - B^{-1}NX_{N}$ 

$$X_{\scriptscriptstyle B}, X_{\scriptscriptstyle N} \ge 0$$

$C_B$	$C_N$	0

$C_B$	$C_N$	0
I	<i>B</i> -1 <i>N</i>	<i>B</i> -1b
	Pu	



#### 智能感知与图像理解教育部重点实验室 KEYLABORATORY OF INTELLIGENT PERCEPTION AND IMAGE UNDERSTANDING OF MINISTRY OF EDUCATION



### 单纯形表

可将这些重要结论的计算设计成如下一个简单的表格,即<mark>单纯形表</mark>来完成:

	С		C <sub>B</sub>	C <sub>N</sub>		
CB	X <sub>B</sub>	b	$\mathbf{x_1}  \mathbf{x_2}  \cdots  \mathbf{x_m}$	$\mathbf{x}_{m+1} \ \mathbf{x}_{m+2} \cdots \ \mathbf{x}_{n}$	θ	
C <sub>1</sub>	<b>X</b> <sub>1</sub>	b <sub>1</sub>			θ <sub>1</sub>	
C <sub>2</sub>	X <sub>2</sub>	b <sub>2</sub>	T	N	$\theta_2$	
-		-	<b>-</b>	**	-	
	•					
<b>c</b> <sub>m</sub>	X <sub>m</sub>	<b>b</b> <sub>m</sub>			$\theta_{m}$	
	Z	C <sub>B</sub> b	0	$C_N - C_B N$		











### 单纯形表

#### 例2、试利用单纯形表求例1中的最优解解:

$$\min Z = -5x_1 - 2x_2 - 3x_3 + x_4 - x_5$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 &= 8\\ 3x_1 + 4x_2 + x_3 &+ x_5 = 7\\ x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \ge 0 \end{cases}$$

解:

$$C = (-5, -2, -3, 1, -1) \qquad (Ab) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 & 8 \\ 3 & 4 & 1 & 0 & 1 & 7 \end{pmatrix}$$











### 单纯形表

#### 得初始的单纯形表:

С			-5 -2 -3 1 -1					
СВ	X <sub>B</sub>	b	<b>X</b> <sub>1</sub>	$\mathbf{X}_{2}$	<b>X</b> <sub>3</sub>	<b>X</b> <sub>4</sub>	<b>X</b> <sub>5</sub>	
1	<b>X</b> <sub>4</sub>	8	1	2	2	1	0	
-1	<b>X</b> <sub>5</sub>	7	3	4	1	0	1	
Z	<u> </u>	1	-3	0	<b>– 4</b>	0	0	

$$\sigma_N = C_N - C_B N$$
  $z = C_B b$ 

初始基本可行解  $X = (0,0,0,8,7)^T$ , Z= 1,











### 单纯形表

C			-5	<b>– 2</b>	<b>– 3</b>	1	-1	θ
СВ	X <sub>B</sub>	b	<b>X</b> <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	$X_3$	<b>X</b> <sub>4</sub>	<b>X</b> <sub>5</sub>	
1	<b>X</b> <sub>4</sub>	8	1	2	2	1	Û	8/2
-1	<b>X</b> <sub>5</sub>	7	3	4	1	0	1	7/1
2	<u>Z</u>	1	-3	0	<b>-4</b>	0	0	

 $x_3$ 换入变量, $x_4$ 换出变量, 2 为主元进行旋转变换

С		C $-5 -2 -3 1 -1$						A
CB	X <sub>B</sub>	b	<b>X</b> <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	<b>X</b> <sub>3</sub>	<b>X</b> <sub>4</sub>	<b>X</b> <sub>5</sub>	
-3	<b>X</b> 3	4	1/2	1	1	1/2	0	
-1	<b>X</b> <sub>5</sub>	3	5/2	3	0	-1/2	1	
	Z	<b>-15</b>	-1	4	0	2	0	

基本可行解  $X = (0,0,4,0,3)^T$ ,











## **网络红桃林** 单纯形表

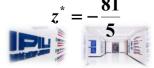
C		<b>-5</b>	<b>-2</b>	<b>-3</b>	1	-1	Δ	
СВ	X <sub>B</sub>	b	<b>X</b> <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	<b>X</b> <sub>3</sub>	<b>X</b> <sub>4</sub>	<b>X</b> <sub>5</sub>	U
3	<b>X</b> 3	4	1/2	1	1	1/2	0	<b>4/</b> 1/2
-1	<b>X</b> <sub>5</sub>	3	5/2	3	0	-1/2	1	3/ <sub>5/2</sub>
:	Z	<b>-15</b>	<b>-1</b>	4	0	2	0	

 $x_1$ 换入变量, $x_5$ 换出变量, 5/2 为主元进行旋转变换

	С		<b>-5</b>	<b>-2</b>	<b>-3</b>	1	<b>-1</b>	9
CB	X <sub>B</sub>	b	<b>X</b> <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	<b>X</b> <sub>3</sub>	<b>X</b> <sub>4</sub>	<b>X</b> <sub>5</sub>	θ
-3	<b>X</b> 3	17/5	0	2/5	1	3/5	-1/5	
<b>-5</b>	<b>X</b> <sub>1</sub>	6/5	1	6/5	0	-1/5	2/5	
	Z	<b>-81/5</b>	0	26/5	0	9/5	2/5	

$$\sigma_N = C_N - C_B N > 0$$

$$X^* = \left(\frac{6}{5}, 0, \frac{17}{5}, 0, 0\right)^T$$







### 作业

### 作业:

习题三 (page 68) 第2题













**Key Laboratory of Intelligent Perception and Image Understanding of Ministry of Education** 

# THE END

Thanks for your participation!