#### **Numerical Optimization**

Lecture 3: Simplex Method

王浩

信息科学与技术学院

Email: wanghao1@shanghaitech.edu.cn

#### 线性规划的历史

- 渊源要追溯到Euler、Leibniz、Lagrange等
- 二战期间,G. Dantzig, Von Neumann和 L. Kantorovich在 1940's创建了线性规划
- 1947年, George Bernard Dantzig于<u>发明了</u>单纯形法
- 以后接着说……

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 单纯形法的历史



1914-2005 University of Maryland (BS) University of Michigan (MS)

University of California, Berkeley (PhD) mathematical adviser to the military (1946-1952), a research mathematician at the RAND Corp. (1952-1960)

chair and professor of the Operations Research Center at UC-Berkeley

(1960-1966).



#### The recipients of the Dantzig Prize are:

- 1982: Michael J.D. Powell, R. Tyrell Rockafellar
- 1985: Ellis Johnson, Manfred Padberg
- 1988: Michael J. Todd
- 1991: Martin Grotschel, Arkady S. Nemirovskii
- 1994: Claude Lemarechal, Roger J.B. Wets
- 1997: Roger Fletcher, Stephen M. Robinson
- 2000: Yurii Nesterov
- 2003: Jong-Shi Pang, Alexander Schrijver
- 2006: Eva Tardos
- 2009: Gérard Cornuéjols
- 2012: Jorge Nocedal, Laurence Wolsey
- 2015: Dimitri P. Bertsekas
- 2018: Andrzej Piotr Ruszczyński, Alexander Shapiro



# 本节内容

- 规范型、既约费用系数、既约线性规划 基本概念
- 最优性判别、无界判别、BFS的改进-原理(重点)
- 单纯形法的表格实现 方法
- 单纯形法的有限步收敛性 难点
  - ◆ 非退化的线性规划,单纯形法有限步收敛
  - ◆ 退化的线性规划
    - ✓ 退化BFS与退化转轴
    - ✔ 单纯形法循环的例子
    - ✓ 避免循环的Bland法则

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### Simplex Method(单纯形法)

- 适用形式:标准形(BFS等价于极点)
- 理论基础:线性规划的基本定理!
- 基本思想:从约束集的某个极点/BFS开始,依次移动到相邻极点/BFS,直到找出最优解,或判断问题无界.
- 迭代规则:如何从一个极点/BFS迭代到相邻的(更好的)极点/BFS? (转轴)
- 判断准则:何时最优?何时无界? (即约费用)
- 初始化:如何找到一个BFS? (启动)
- 退化:如何避免死循环? (Bland法则)

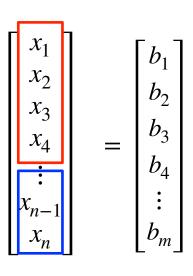
数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

# 1. Pivot (转轴)

#### 标准形 $\min c^T x$ s.t. $Ax = b, x \ge 0$

$$m{B} = egin{bmatrix} | & | & | & | \\ a_{B(1)} & a_{B(2)} & \dots & a_{B(m)} \\ | & | & | \end{bmatrix}, \quad m{x} = egin{bmatrix} x_{B(1)} \\ \vdots \\ x_{B(m)} \end{bmatrix}$$
  $\mathcal{B}$ : set of basis  $\mathcal{N}$ : set of nonbasic

$$a_{11}$$
  $a_{12}$   $a_{13}$   $a_{14}$  ...  $a_{1,n-1}$   $a_{21}$   $a_{22}$   $a_{23}$   $a_{24}$  ...  $a_{2,n-1}$   $a_{31}$   $a_{32}$   $a_{33}$   $a_{34}$  ...  $a_{3,n-1}$   $a_{41}$   $a_{42}$   $a_{43}$   $a_{44}$  ...  $a_{4,n-1}$  ...  $a_{m1}$   $a_{m2}$   $a_{m3}$   $a_{m4}$  ...  $a_{m1}$  ...  $a_{m2}$   $a_{m3}$   $a_{m4}$  ...  $a_{m3}$ 



#### 求逆

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & a_{m4} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_4 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

规范形(Canonical form) 
$$x_B + B^{-1}Nx_N = B^{-1}b, \ x \geq 0$$

$$x_{1} + y_{1,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{1,n}x_{n} = \bar{b}_{1}$$

$$x_{2} + y_{2,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{2,n}x_{n} = \bar{b}_{2}$$

$$\vdots$$

$$x_{m} + y_{m,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{m,n}x_{n} = \bar{b}_{m}$$

这代表了什么?

不妨设 $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m, \mathbf{a}_{m+1}, \dots, \mathbf{a}_i, \dots, \mathbf{a}_n]$ 和 $\mathbf{B} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$ ,则有第j列的系数向量 $\mathbf{y}_i = [y_{1i}, \dots, y_{mi}]^T$ 为

$$\mathbf{y}_j = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{a}_j \implies \mathbf{a}_j = y_{1j} \mathbf{a}_1 + y_{2j} \mathbf{a}_2 + \ldots + y_{mj} \mathbf{a}_m$$

第j列的系数是用当前基表示 $a_i$ 时的系数!

 $i\in\mathscr{B}$ 

一般的,
$$\mathbf{B} = [\mathbf{a}_i]_{i \in \mathcal{B}} = [\mathbf{a}_{B(1)}, \dots, \mathbf{a}_{B(m)}]$$
,则有
$$\mathbf{a}_j = \sum y_{ij} a_i = y_1 \mathbf{a}_{B(1)j} + y_2 \mathbf{a}_{B(2)j} + \dots + y_m \mathbf{a}_{B(m)j}$$

将 Ax = b 的任一解 x 用非基变量表示为

$$x_1 = \bar{b}_1 - \sum_{j=m+1}^n y_{1j} x_j$$
  $x_{B(1)} = \bar{b}_1 - \sum_{j\in\mathcal{N}} y_{1j} x_j$   $x_2 = \bar{b}_2 - \sum_{j=m+1}^n y_{2j} x_j$   $\vdots$   $x_{B(2)} = \bar{b}_2 - \sum_{j\in\mathcal{N}} y_{2j} x_j$   $\vdots$   $x_{B(m)} = \bar{b}_m - \sum_{j\in\mathcal{N}} y_{mj} x_j$   $f = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \ldots + c_n x_n = f_0 + \sum_{j=m+1}^n (c_j - z_j) x_j$   $f_0 = \bar{b}_1 c_1 + \ldots + \bar{b}_m c_m$ ,  $c_m$  Reduced Cost

- ❖ 既约费用系数的经济解释! (合成费用、相对费用)
- What if you have all reduced costs being nonnegative?
- $\Leftrightarrow$  What is the values of  $r_j, j \in \mathscr{B}$ ?

ShanghaiTech-SIST-CS

#### Reduced Linear Programming (既约线性规划)

minimize 
$$r_{m+1}x_{m+1} + ... + r_nx_n + f_0$$
  
subject to  $(x_1 = ) \ \bar{b}_1 - \sum_{j=m+1}^n y_{1j}x_j \ge 0$ 

原问题相对basis B的等价表述

$$(x_m = ) \bar{b}_m - \sum_{j=m+1}^n y_{mj} x_j \ge 0$$

• 定理(optimality criterion最优性判别)

在某基本**可行**解处,如果对所有j有 $r_j = c_j - z_j \ge 0$ ,则这个基本可行解是最优的.

• 如果没有达到最优,该怎么办?

#### 定理(BFS的改进)

给定目标值为  $f_0$  的 非退化基本可行解,且假设存在 q 使得  $r_q < 0$ ,则

- (i) 用  $a_q$ 替换基中某列得到了新的BFS,则新BFS处的目标值比当前目标值严格小、(why?)
- (ii) 否则,即任何替换都产生不了新的BFS ( $y_q \le 0$ ),问题无界. (why?)

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 严格增大,则目标严格下降

$$r_{m+1}0 + \dots + r_{q-1}0 + r_q x_q + r_{q+1}0 + \dots + r_n0 + f_0$$

#### 非退化,则这些都是正数

subject to

$$(x_{1} = ) | \bar{b}_{1} - y_{1q} x_{q} \ge 0$$

$$\vdots$$

$$(x_{m} = ) | \bar{b}_{m} - y_{mq} x_{q} \ge 0$$

 $x_q$ 可以严格增大

当前选取基为: 
$$A = [B \ N], x = \begin{vmatrix} x_B \\ x_N \end{vmatrix}, c = \begin{vmatrix} c_B \\ c_N \end{vmatrix},$$

在选定的基上把 $x_B$ 用 $x_N$ 来表示:  $x_B = B^{-1}b - B^{-1}Nx_N$ 

把 $x_N$ 设置为0,则得基本解(假设其可行)为: $x^{(0)} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix}$ 

在
$$x^{(0)}$$
的目标函数值为:  $f_0 = c^T x^{(0)} = [c_B^T, c_N^T] \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix} = c_B^T B^{-1}b$ 

现在换一个不同的可行解: 
$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}$$

$$f = c^T x = [c_B^T, c_N^T] \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} = c_B^T x_B + c_N^T x_N$$

带入,目标函数变为:

$$= c_B^T (B^{-1}b - B^{-1}Nx_N) + c_N x_N$$

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

目标函数变为: 
$$f = f_0 + \sum_{i \in \mathcal{N}} (c_j - z_j) x_j = f_0 + \sum_{i \in \mathcal{N}} r_j x_j$$

 $i \in \mathcal{N}$  如果换为新的基本可行解,则选某 $x_i$ 从0变为非0

原基变量: 
$$\mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} - \mathbf{B}^{-1}\mathbf{N}\mathbf{x}_{\mathbf{N}} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} - \mathbf{B}^{-1}[\dots \mathbf{a}_q \dots]$$

$$= \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} - \mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_q x_q = \bar{\mathbf{b}} - \mathbf{y}_q x_q$$

当增加 $x_q$ ,f下降,但是持续增加 $x_q$ ,还能保证 $\mathbf{x}_B \geq 0$ ?

如果
$$\mathbf{y}_q \leq 0$$
,则令 $x_q \to +\infty$ ,问题无界 $f \to -\infty$ 

如果存在 $p \in \{1,...,m\}$ 有 $y_{pq} > 0$ ,则 $x_q$ 不可能无限制增大

一直增大 $x_q$ ,使得某 $x_i$ ,  $i \in \mathcal{B}$ 变成0(即,出基)

$$\mathbf{x_B} = \bar{\mathbf{b}} - \mathbf{y}_q x_q = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_m \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y_{1q} \\ y_{2q} \\ \vdots \\ y_{mq} \end{bmatrix} x_q = \bar{\mathbf{b}} - \mathbf{y}_q x_q = \begin{bmatrix} \bar{b}_1 - x_q y_{1q} \\ \bar{b}_2 - x_q y_{2q} \\ \vdots \\ \bar{b}_m - x_q y_{mq} \end{bmatrix} \ge 0$$

所以
$$x_q$$
最大可以是 $\max ? \min ? \{ \frac{\bar{b}_i}{y_{iq}} \mid y_{iq} > 0, \ i = 1,...,m \} = \frac{\bar{b}_p}{y_{pq}}$ 

Pivot(转轴):  $x_q$ 进基后导致 $x_{B(p)}$ 出基,得到新的基本可行解

从一个基本可行解,得到了一个临近的基本可行解

并且带来了目标函数的(严格)下降

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 何时终止算法?

以(p,q)元转轴后,新规范形的系数

Pivot, 意味着以此消元

对
$$j=1,...,n$$
,新系数:  $y'_{ij}=\begin{cases} y_{ij}-\frac{y_{pj}}{y_{pq}}y_{iq} & i\neq p \\ \frac{y_{pj}}{y_{pq}} & i=p \end{cases}$ 

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS 16

$$\mathscr{B} \to \widehat{\mathscr{B}}, \quad \mathscr{N} \to \widehat{\mathscr{N}}$$

#### Reduced Cost的更新

17

$$r'_{j} = c_{j} - z'_{j}, \quad z'_{j} = \sum_{i}^{m} y'_{ij} c_{\hat{B}(i)}$$

 $r'_{j} = c_{j} - z'_{j}, \quad z'_{j} = \sum_{i=1}^{m} y'_{ij} c_{\hat{B}(i)}$ • 以(p,q)元转轴后,新reduced cost:  $r'_{j} = r_{j} - \frac{y_{pj}}{y_{pq}} r_{q}$ 

• 特别的: 
$$r'_q = r_q - \frac{y_{pq}}{y_{pq}} r_q = 0$$
,  $r'_p = r_p - \frac{y_{pp}}{y_{pq}} r_q = 0 - \frac{1}{y_{pq}} r_q > 0$  why?

$1 \cdot x_1$				$+y_{1q}x_q + \dots$	$x_1, y_2, y_3, y_4, y_5$	$=\bar{b}_1$
	$1 \cdot x_p$			$+y_{pq}x_q + \dots$	$x_{pn} x_n$	$=\bar{b}_p$
		••.	$1 \cdot x_m$	$+y_{mq}x_q$ $+$	$y_{mn}x_n$	$=\bar{b}_m$
0	0	• • •	0	$r_q$	r	
0	$-\frac{1}{y_{pq}}r_q$	• • •	0	0	$. \qquad r_n - \frac{y_{pn}}{y_{pq}} r_q$	

数值最优化 线性规划 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 转轴后,还是一组基吗?(算法是良好定义的吗?)

- 转轴前的基是:  $\mathbf{B} = [\mathbf{a}_{B(1)}, \mathbf{a}_{B(2)}, \dots, \mathbf{a}_{B(p)}, \dots, \mathbf{a}_{B(m)}]$  这是一组线性无关的向量
- 转轴后的基是: $\widehat{\mathbf{B}} = [\mathbf{a}_{B(1)}, \mathbf{a}_{B(2)}, \dots, \mathbf{a}_{q}, \dots, \mathbf{a}_{B(m)}]$ 这还是一组线性无关的向量吗?

$$\mathbf{y}_q = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{a}_q \implies \mathbf{a}_q = \mathbf{B} \mathbf{y}_q = \sum_{i=1}^m y_{iq} \mathbf{a}_{B(i)}$$

• 转轴后是:

$$\widehat{\mathbf{B}} = [\mathbf{a}_{B(1)}, \mathbf{a}_{B(2)}, \dots, \sum_{i=1}^{m} y_{iq} \mathbf{a}_{B(i)}, \dots, \mathbf{a}_{B(m)}]$$

故而还是线性无关

● 规范型 <del>→</del> 规范型

数值最优化

# 2. Simplex Method (单纯形法)

#### Simplex Method in Tableau Format

#### 单纯形表(tableau): BFS对应规范形的表格+

#### 既约费用系数和BFS目标值的相反数

	$\overline{x_1}$	• • •	$x_p$	• • •	$x_{m}$	$x_{m+1}$	$x_{m+2}$	• • •	$x_q$	• • •	$x_n$	$B^{-1}b$
	1	• • •	0	• • •	0	$y_{1,m+1}$	$y_{1,m+2}$	• • •	$y_{1q}$	• • •	$y_{1n}$	$ar{ar{b}}_{\scriptscriptstyle 1}$
		٠				:	:		:		:	•
	0	•••	1	• • •	0	$y_{p,m+1}$	$y_{p,m+2}$	•••	$y_{pq}$	•••	$y_{pn}$	$ar{ar{b}}_p$
				٠		:	:		:		:	•
	0	• • •	0	• • •	1	$y_{m,m+1}$	$y_{m,m+2}$	• • •	$y_{mq}$	• • •	$y_{mn}$	$ar{b}_m$
$r^{ m T}$	0	• • •	0	• • •	_		$r_{m+2}$					<b>-</b> f

#### 单纯形表可以提供计算需要的所有信息!

◆ 有的教材在底端采用判别数/检验数(Optimality Test),其为即约费用的相反数。

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 如何得到第一张单纯形表

• 初始表格: BFS对应规范形的表格 +  $(c^T,0)$ 

	$x_1$	• • •	$x_p$		$x_m$	$x_{m+1}$	$x_{m+2}$	• • •	$x_q$		$x_n$	$B^{-1}b$
	1	• • •	0	• • •	0	$y_{1,m+1}$	$y_{1,m+2}$	• • •	$y_{1q}$	• • •	$y_{1n}$	$oldsymbol{ar{b}}_1$
		٠.				÷	÷		:		÷	•
	0	• • •	1	• • •	0	$y_{p,m+1}$	$y_{p,m+2}$	• • •	$y_{pq}$	• • •	$y_{pn}$	$ar{b}_p$
				٠		÷	÷		÷		÷	•
	0		0		1	$y_{m,m+1}$	$y_{m,m+2}$		$y_{mq}$		$y_{mn}$	$ar{b}_m$
$c^{ m T}$							$c_{m+2}$					0

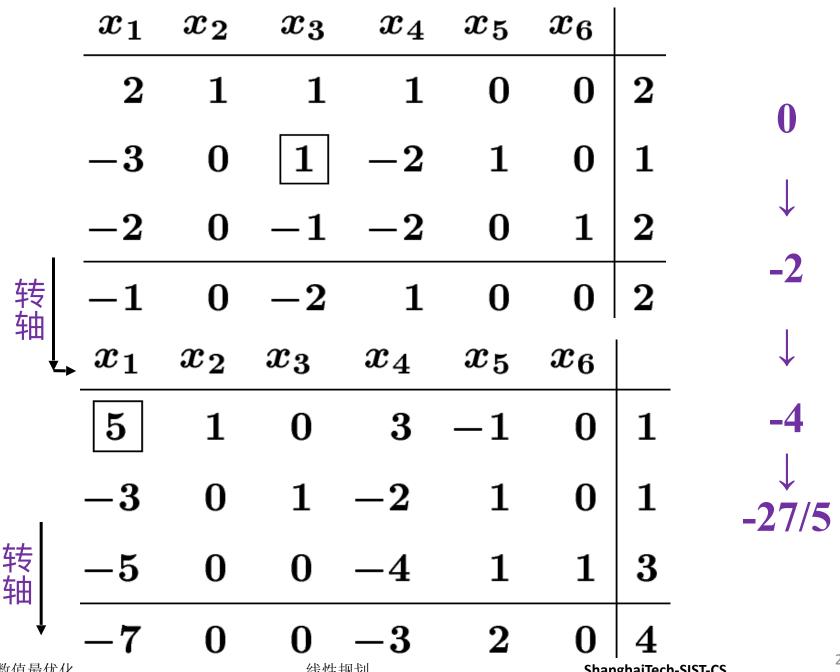
• 用转轴运算(初等行变换)将最后一行与基变量对应的元素化为零,即得第一张单纯形表! (Why?)

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

例1. maximize 
$$3x_1+x_2+3x_3$$
 subject to  $2x_1+x_2+x_3\leq 2,$  化标准形  $x_1+2x_2+3x_3\leq 5,$   $2x_1+2x_2+x_3\leq 6,$   $x_1\geq 0, x_2\geq 0, x_3\geq 0$ 

#### 得标准形的初始表格/第一张单纯形表

	$\mathbf{a_1}$	$\mathbf{a_2}$	$\mathbf{a_3}$	$\mathbf{a_4}$	${f a_5}$	${f a_6}$	b
	2	1	1	1	0	0	2
	$\overline{f 1}$	2	3	0	1	<b>0</b>	5
	<b>2</b>	2	$\overline{1}$	0	<b>0</b>	1	6
转轴	$ m e^T/r^T - 3$		-3	0	0	0	0



		$oldsymbol{x_5}$			$x_2$	
1/5	0	-1/5 $2/5$	3/5	0	1/5	1
8/5	0	2/5	-1/5	1	3/5	0
I		0				
27/5	0	3/5	6/5	0	7/5	0

#### 最优解:

$$x_1 = \frac{1}{5}, x_3 = \frac{8}{5}, x_6 = 4, x_2 = x_4 = x_5 = 0$$

最优值: 
$$-\frac{27}{5}$$
 原问题的极大值:  $\frac{27}{5}$ 

#### 单纯形法的步骤

- 步0 形成与初始BFS对应的初始表格. 通过行变换求出第一张单纯形表.
- 步1 若对每个j都有  $r_j \geq 0$  ,停;当前BFS是最优的.
- 步2 选取q满足  $r_q = \min\{r_j \mid r_j < 0, j = 1,...,n\}$
- 步3 若 $y_q = (y_{1q}, y_{2q}, \dots, y_{mq})^T \le 0$ ,停,问题无界; 否则,选 p 满足

$$\frac{\bar{b}_p}{y_{pq}} = \min\{\frac{\bar{b}_i}{y_{iq}} \mid y_{iq} > 0, i = 1,...,m\}$$

步4 以 $y_{pq}$ 为转轴元进行转轴,更新单纯形表,返回步1.

#### 转轴规则:

进基变量:最小既约费用系数规则;出基变量:最小指标规则!

# 3、Convergence and Degeneracy (收敛性、退化)

## 单纯形法的收敛性

• 非退化的线性规划问题

称任意一个基本可行解都非退化的线性规划问题是非 退化的.

• 收敛性定理

对于非退化的线性规划问题,利用单纯形法,从任一BFS出发,可在有限步内得到最优解或判断问题无界(why?).

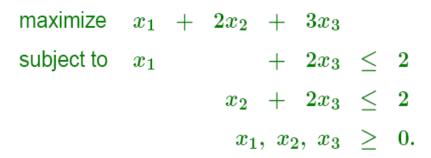
• 退化情况呢?

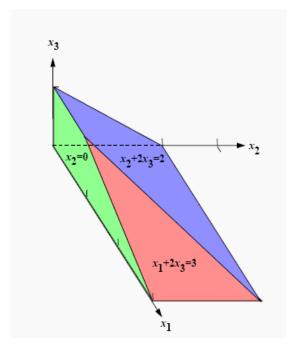
#### 退化的基本可行解→退化的线性规划问题(几何解释)

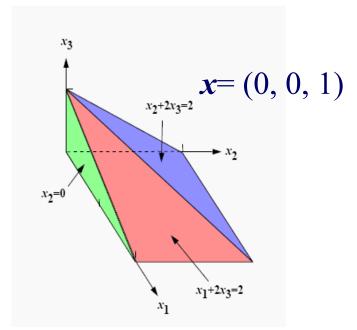
对于标准形而言, 当BFS仅对应一个基时, 是非退化的;

当BFS对应多个基时,是退化的

maximize 
$$x_1+2x_2+3x_3$$
 subject to  $x_1+2x_3\leq 3$   $x_2+2x_3\leq 2$   $x_1,\ x_2,\ x_3\geq 0.$ 







对于三维问题(非标准形,如图),若极点是三个平面的交点,是非退化的;否则,是退化的。 数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS 28

#### 退化的基本可行解→退化转轴→循环



基本可行解是退化的当且仅当单纯形表最后一列有一个或者多个零!

退化转轴指转轴后目标函数的值没有发生变化!

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

# 退化(degenerate) →循环(cycling)

退化问题单纯形法可能出现循环(从某张单纯形表开始,若干次转轴 迭代后又返回到该单纯形表的一串转轴)

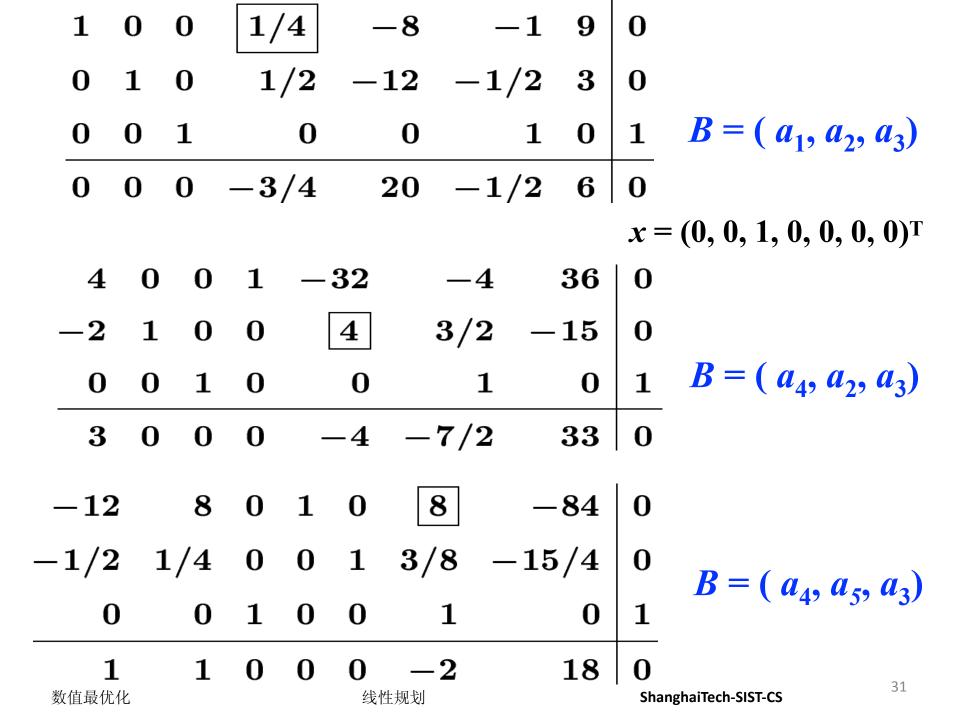
• 循环的例子 E. M. L. Beale 的例子([1]例3.3.1)  $-\frac{3}{4}x_4+20x_5-\frac{1}{2}x_6+6x_7$ subject to  $x_1+\frac{1}{4}x_4-8x_5-x_6+9x_7=0$   $x_2+\frac{1}{2}x_4-12x_5-\frac{1}{2}x_6+3x_7=0$   $x_3+x_6=1$   $x_1\geq 0, \cdots, x_7\geq 0$ 

• 转轴规则(进基出基变量的选取规则)

进基变量:最小既约费用系数(平局时采用最小指标)规则

出基变量:最小正比率(平局时采用最小指标)规则

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS



ShanghaiTech-SIST-CS

第七张单纯形表 $B = (a_1, a_2, a_3)$ , 又回来了! 循环!

注:循环时,转轴序列中所有BFS都是退化的,是同一个BFS,但每张表对应这个BFS的互不相同的基!

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 避免循环的方法

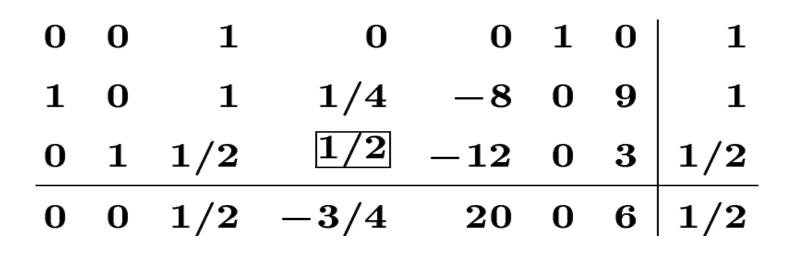
- 实际中经常碰到退化问题,但很少出现循环
- 避免出现循环的措施: 摄动法、字典序法、Bland法则
- 摄动法(Charnes, 1954)、字典序法(Dantzig, Orden, Wolfe, 1954)
- Bland法则(Bland, 1977)—最小指标法则
  - ◆进基后使目标值减小的变量中,选指标最小者进基(负 既约费用系数中指标最小者规则)
  - ◆出基后使新的基本解保持可行的变量中,选<mark>指标最小者</mark> 出基(最小正比率规则,平局时取最小指标者)
- New Finite Pivoting Rules for the Simplex Method. *Mathematics of Operations Research.* Vol. 2, No. 2 (May, 1977), pp. 103-107 (5 pages)

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

#### 利用Bland法则作为转轴规则求解Beale的例子! 前四张单纯形表相同! 但在第四张单纯形表:

**32** 

0 - 5/4



最后一张单纯形表/最优单纯形表

$$x^* = (3/4, 0, 0, 1, 0, 1, 0)^T$$
,  $z^* = -5/4$ 

ShanghaiTech-SIST-CS 36