Numerical Optimization

Lecture 3: Simplex Method

王浩

信息科学与技术学院

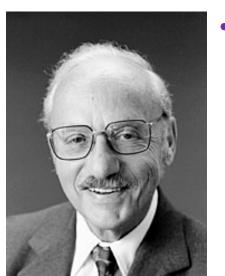
Email: wanghao1@shanghaitech.edu.cn

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等 等在1940's创建了线性规划
- 1947年, George Bernard Dantzig于发明了单纯形法
- · 被誉为对20世纪的科学发展和工程实践产生巨大影响的10 大算法
- 以后接着说……

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

单纯形法的历史



George Bernard Dantzig

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

The recipients of the Dantzig Prize are:



• 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

• 2021: Hedy Attouch, Michel Goemans



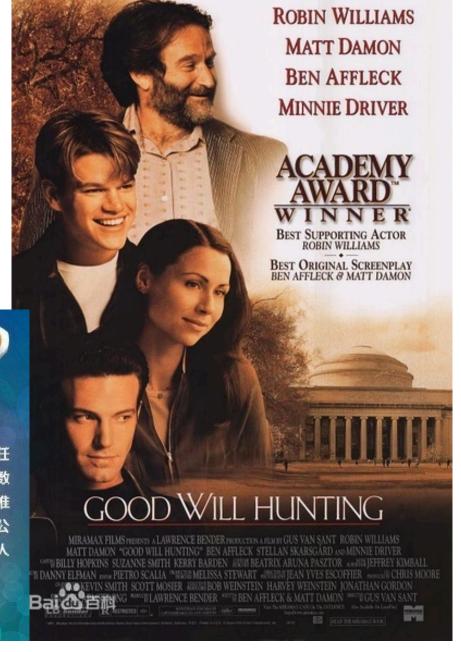
(1960-1966).

George Bernard Dantzig

中国网事·感动2016

第三季度网络人物评选候选人

传奇永流传



2511/12 22 415
(22511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-83)
(27511-

"心灵捕手"余建春

出身草根,没有受过任何专业教育,却执着于数学梦想,在艰难环境中推导出一项受学界认可的公式。这个诗意故事的主人公,是打工青年余建春。

Simplex Method (单纯形法)

- 适用形式: standard form (BFS好找)
- 理论基础: 线性规划的基本定理!
- 基本思想: 从约束集的<u>某个极点/BFS</u>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.

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

Simplex Method (单纯形法)

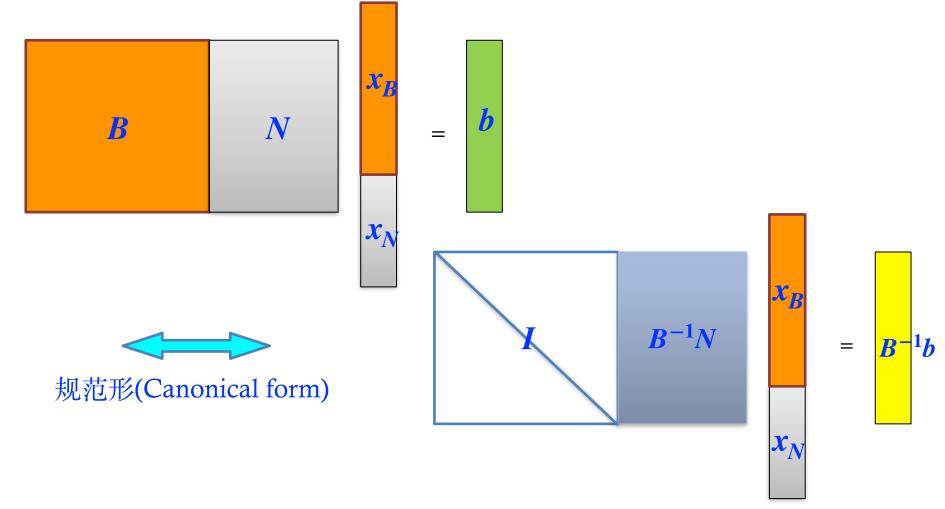
- 适用形式: standard form (BFS好找)
- 理论基础:线性规划的基本定理!
- 基本思想: 从约束集的<u>某个极点/BFS</u>开始,依次移动到相邻极点/BFS,直到找出最优解,或判断问题无界.
- 迭代规则:如何从一个极点/BFS迭代到相邻的(更好的)极点/BFS? (转轴)
- 终止准则: 何时最优? 何时无界? (即约费用)
- 初始化:如何找到一个BFS? (启动)
- 退化:如何避免死循环? (Bland法则)

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

1. Simplex Method

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

$$\boldsymbol{B} = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ \boldsymbol{a}_{B(1)} & \boldsymbol{a}_{B(2)} & \dots & \boldsymbol{a}_{B(m)} \\ | & | & & | \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x}_{B(1)} \\ \vdots \\ \boldsymbol{x}_{B(m)} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{c} \boldsymbol{\mathcal{B}} : \text{ set of basis} \\ \boldsymbol{\mathcal{N}} : \text{ set of nonbasic} \end{array}$$



数值最优化 线性规划 ShanghaiTech-SIST-CS

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

$$x_1$$
 $+y_{1,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{1,n}x_n = \bar{b}_1$ x_2 $+y_{2,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{2,n}x_n = \bar{b}_2$ \dots \dots \dots x_m $+y_{m,m+1}x_{m+1} + \dots + y_{m,n}x_n = \bar{b}_m$ 这代表了什么? $\bar{b} = B^{-1}b$

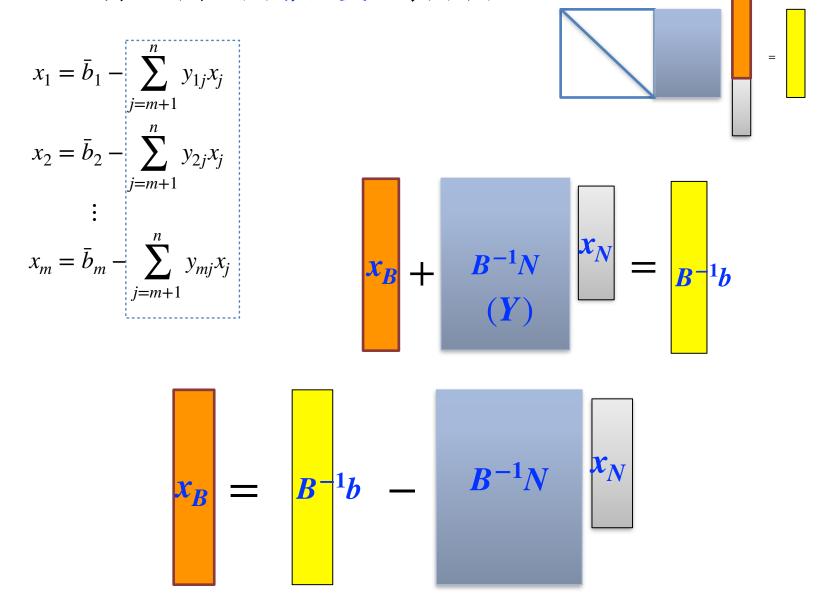
不妨设 $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m, \mathbf{a}_{m+1}, \dots, \mathbf{a}_j, \dots, \mathbf{a}_n], \mathbf{B} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m], 第 j 列$ 的系数向量 $\mathbf{y}_j = [y_{1j}, \dots, y_{mj}]^T$ 为

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

第j列的系数是用当前基表示 a_i 时的系数!

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

将 Ax = b 的任一解 x 用非基变量表示为



$$x_1 = \bar{b}_1 - \sum_{j=m+1}^n y_{1j} x_j$$

$$x_2 = \bar{b}_2 - \sum_{j=m+1}^n y_{2j} x_j$$

•

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

- ❖ 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?
- ❖ What is the values of r_i , $j \in \mathcal{B}$?

$$f = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \ldots + c_n x_n = f_0 + \sum_{j=m+1}^{n} (c_j - z_j) x_j$$

$$f_0 = \bar{b}_1 c_1 + \ldots + \bar{b}_m c_m,$$

$$z_j = y_{1j} c_1 + \ldots + y_{mj} c_m$$
Redu

Reduced Cost

$$r_j = c_j - z_j$$

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

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

 $x_{m+1} \ge 0, \dots, x_n \ge 0$

• 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.

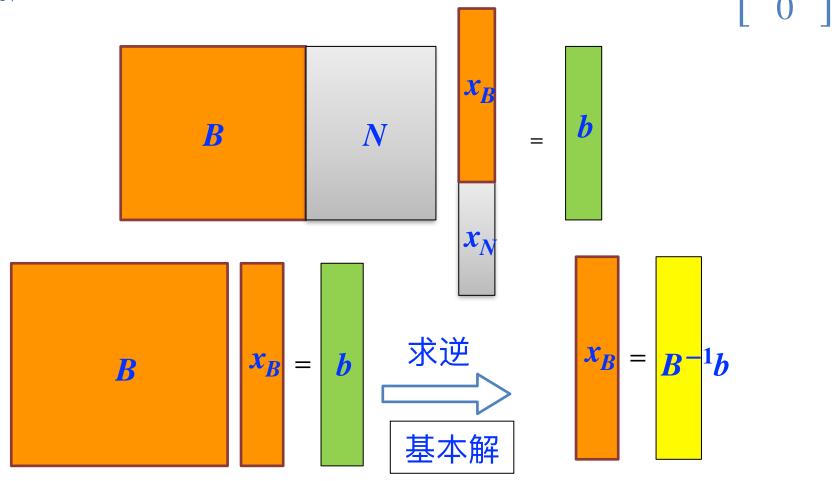
• 如果没有达到最优,该怎么办?

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS 12

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

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得基本解(假设可行且非退化)为: $x^{(0)} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix}$



基本可行解的改进

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: $x = \begin{vmatrix} x_B \\ x_N \end{vmatrix}$

带入,目标函数变为:

$$f = c^{T}x = [c_{B}^{T}, c_{N}^{T}] \begin{bmatrix} x_{B} \\ x_{N} \end{bmatrix} = c_{B}^{T}x_{B} + c_{N}^{T}x_{N}$$

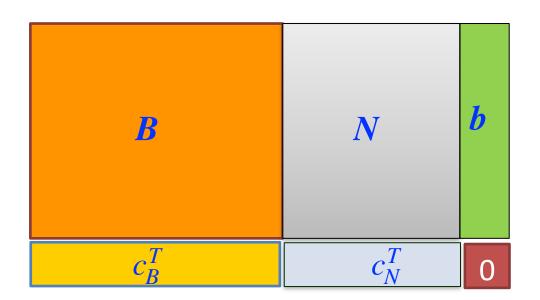
$$= c_{B}^{T}(B^{-1}b - B^{-1}Nx_{N}) + c_{N}^{T}x_{N}$$

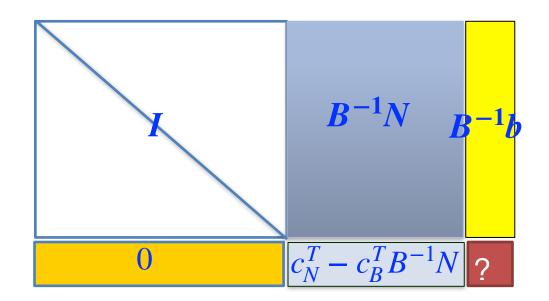
$$= c_{B}^{T}B^{-1}b + (c_{N}^{T} - c_{B}^{T}B^{-1}N)x_{N}$$

$$\frac{f_{0}}{f_{0}}$$
现在假设 $r_{a} > 0$

14

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 $-y_{1q}x_q \ge 0$ $(x_m =)$ \bar{b}_m $-y_{mq}x_q \ge 0$ $x_{m+1} \ge 0, \dots, x_n \ge 0$ x_q 可以严格增大

数值最优化 线性规划 ShanghaiTech-SIST-CS 如果有多个 $r_j < 0$,选哪个? $r_q = \min_j \{r_j, j \in \mathcal{N}\}$

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

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

 $Pivot(转轴): x_a$ 进基后导致 x_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

基本可行解的改进

定理(BFS的改进)

给定目标值为 f_0 的<u>非退化基本可行解</u>,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

基本算法: 给定一组基

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

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

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
$$\mathbf{y}_q \le 0$$
,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_a ,使得某原来的基变量 x_i , $i \in \mathcal{B}$ 变成0(出基)

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS 线性规划

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: $y'_{ij}=\begin{cases} y_{ij}-rac{y_{pj}}{y_{pq}}y_{iq} & i
eq p \ rac{y_{pj}}{y_{pq}} & i = p \end{cases}$

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS 20

我们可以随后从单纯性表里观察到既约参数的更新

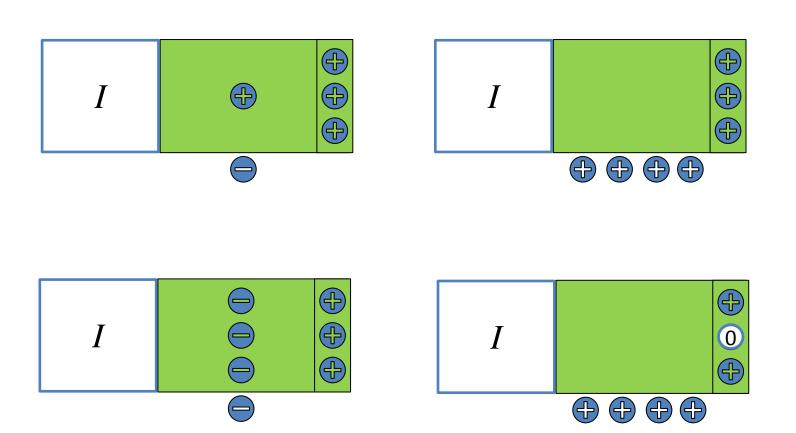
• 以(p,q)元转轴后,新reduced cost: $r'_j = r_j - \frac{y_{pj}}{y_{pq}} r_q$

• 特别的:

$$r'_{q} = r_{q} - \frac{y_{pq}}{y_{pq}} r_{q} = 0, \quad r'_{p} = r_{p} - \frac{y_{pp}}{y_{pq}} r_{q} = 0 - \frac{1}{y_{pq}} r_{q} > 0$$
why?

$1 \cdot x_1$				$+y_{1q}x_q + \ldots +$	$y_{1n}x_n$	$=\bar{b}_1$
	$1 \cdot x_p$			$+y_{pq}x_q+\ldots+$	$y_{pn}x_n$	$=\bar{b}_p$
		••.	$1 \cdot x_m$	$+y_{mq}x_q$ $+\dots+$	$y_{mn}x_n$	$=\bar{b}_m$
0	0	• • •	0	r_q	r_n	
0	$-\frac{1}{y_{pq}}r_q$	• • •	0	0	$r_n - \frac{y_{pn}}{y_{pq}} r_q$	

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS ₂₁



2. Simplex Method in Tableau

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+**BFS**目标值的相反数

$\overline{x_1}$	• • •	x_p	• • •	x_{m}	x_{m+1}	x_{m+2}	• • •	$x_{oldsymbol{q}}$	• • •	x_n	$B^{-1}b$
1	• • •	0	• • •	0	$y_{1,m+1}$	$y_{1,m+2}$	• • •	y_{1q}	• • •	y_{1n}	$ar{ar{b}}_1$
	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}	$ar{b}_m$
r^{T} 0	• • •	0	• • •	0	r_{m+1}	r_{m+2}	• • •	$r_{m{q}}$	• • •	r_n	<u> </u>

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

• 初始化: **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}	$ar{b}_1$
		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

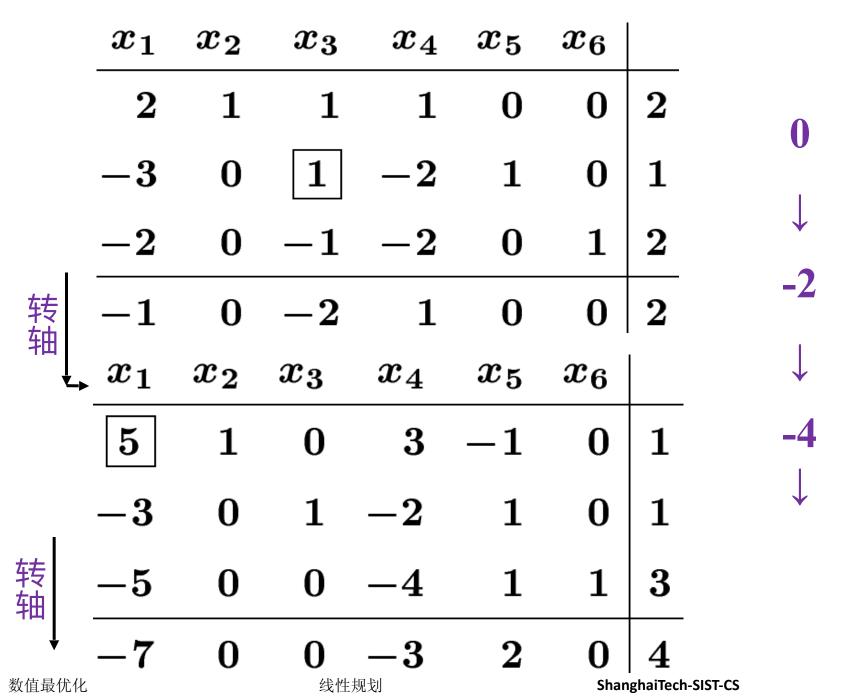
• 用转轴运算(初等行变换)将最后一行与基变量对应的元素化为零,即得第一张单纯形表!(Why?)

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 $x_1+2x_2+3x_3\leq 5,$ $2x_1+2x_2+x_3\leq 6,$ $x_1>0, x_2>0, x_3>0$

得标准形的初始表格/第一张单纯形表

_	$\mathbf{a_1}$	$\mathbf{a_2}$	$\mathbf{a_3}$	$\mathbf{a_4}$	${f a_5}$	$\mathbf{a_6}$	b
	2	1	1	1	0	0	2
	$\overline{f 1}$	2	$\bf 3$	0	1	0	5
	2	2	<u>1</u>	0	0	1	6
转轴	$ m c^T/r^T$ (-3)	-1	<u>_3</u>	0	0	0	0
▼ ▶							



	x_6	x_5	$\boldsymbol{x_4}$	x_3	$oldsymbol{x_2}$	x_1
1/5	0	-1/5	$3/5 \\ -1/5$	0	1/5	1
8/5	0	2/5	-1/5	1	3/5	0
		0				
27/5			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 $y_q \le 0$, 停,问题无界; 否则,选p满足

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

29

步4 以 y_{pq} 为转轴元进行转轴,更新单纯形表,返回步1.

进基变量:最小既约费用系数规则;出基变量:最小指标规则!

数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

3. Convergence and Degeneracy

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?

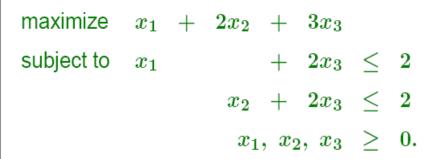
数值最优化 ShanghaiTech-SIST-CS

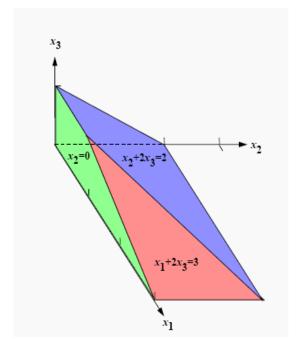
退化的基本可行解→退化的线性规划问题(几何解释)

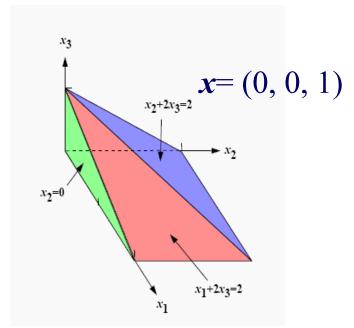
当BFS仅对应一个基时,是非退化的;当BFS对应多个基时,是退化的。

BFS是退化的当且仅当单纯形表最后一列有一个或者多个零。

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 32

退化的基本可行解→退化转轴→循环



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 \$hanghaiTech-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

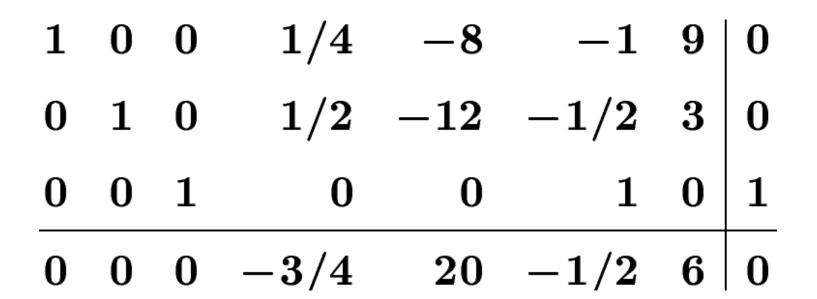
$$B = (a_1, a_2, a_3)$$

$$x = (0, 0, 1, 0, 0, 0, 0)^{T}$$

$$B = (a_4, a_2, a_3)$$

$$B = (a_4, a_5, a_3)$$

数值最优化 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 \$hanghaiTech-\$IST-CS

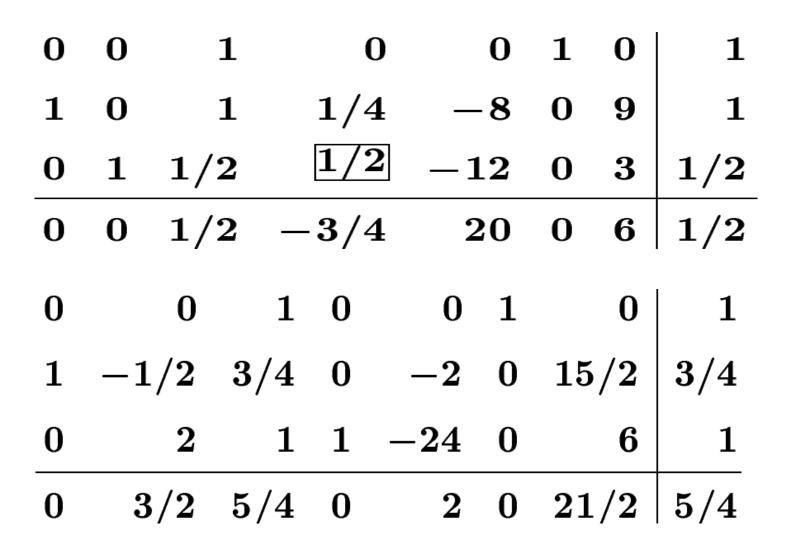
避免循环的方法

- 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,选指标最小者出基 (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:



最后一张单纯形表/最优单纯形表

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