

杉数科技教学平台



## 第二章线性规划及单纯形法

第六节 初始解与入基变量的选取

郭加熠 | 助理教授



# 目录



初始可行解:两阶段法与大 M 法

入基变量选取: 布兰德法则

单纯形法复杂度分析

讲员

叶荫宇,王子卓,皇甫琦,邓琪, 高建军,葛冬冬,郭加熠,何斯 迈,江波,刘慧康



#### 寻找初始基本可行解

先前的课程中, 都假设算法起始于某一初始基本可行解。

▶ 在转换标准型的过程中,如果是对每个约束都加上一个松弛变量,那么很容易 找到初始基本可行解(为什么?)。

然而,从一个标准型中找到初始基本可行解通常并不容易。例如,

minimize 
$$x_1 + x_2 + x_3$$
  
subject to  $x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 3$   
 $-4x_2 - 9x_3 = -5$   
 $+3x_3 + x_4 = 1$   
 $x_1, x_2, x_3, x_4 \ge 0$ 





- ▶ 一种方法是检查不同的基 B,并判断是否满足  $A_B^{-1}\mathbf{b} \geq 0$ 。
- ▶ 然而,这一过程将花费大量时间。
- ▶ 实际上,在计算的复杂度上(后续将详细讨论),寻找一个初始基本可行解与求得最优解一样困难!

两阶段法: 一类寻找初始基本可行解的算法。



#### 两阶段单纯形法

对于两阶段单纯形法,首先求解一个辅助问题(e表示全1向量):

minimize<sub>$$m{x}$$
, $m{y}$   $m{e}^Tm{y}$  subject to  $Am{x} + m{y} = m{b}$   $m{x}$ ,  $m{y} \ge 0$</sub> 

不失一般性,可以假设  $b \ge 0$  (如果为负,可在相应约束乘 -1)。

对于该辅助问题, $(\mathbf{x} = 0, \mathbf{y} = \mathbf{b} \ge 0)$  是一个显然的基本可行解。

#### 定理 2.5

原问题可行,当且仅当辅助问题的最优值为0。



#### 定理证明

必要性: 如果原问题可行且存在一个可行解为  $x_0$ :

- ▶  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_0$ 、 $\mathbf{y} = 0$  是辅助问题的可行解、且目标函数值为 0;
- ▶ 对于辅助问题,目标函数  $e^T y \ge 0$ ;
- ▶ 因此根据最优性,辅助问题的最优值为 0。

充分性:如果辅助问题的最优值为0,设某一最优解为 $(x^*, y^*)$ :

- ▶ 由  $e^T y^* = 0$  与  $y^* \ge 0$  可以得到,  $y^* = 0$ ;
- ▶ 根据辅助问题的约束,  $Ax^* + y^* = Ax^* = b$  和  $x^* \ge 0$  成立;
- ▶ 因此, $\mathbf{x}^*$  是原问题的可行解。



## 两阶段法流程

#### 阶段一:

- 1. 从标准型出发,构建一个满足 b > 0 的辅助问题;
- 2 使用单纯形法求解辅助问题:
  - ▶ 如果最优值不为 0, 那么原问题不可行。
- 3. 如果最优值为 0,相应的最优解为  $(x^*, 0)$ ,那么进入阶段二。

阶段二. 从基本可行解  $\mathbf{x}^*$  开始, 求解原问题。

ightharpoonup 如果  $x^*$  是退化解,那么需要添加  $x^*$  中部分合适的非基变量,作为原问题基本 可行解的基变量。



## 单纯形表求解两阶段法

在使用单纯形表求解两阶段法问题时,需要求解如下问题:

minimize<sub>$$\mathbf{x}$$
, $\mathbf{y}$</sub>   $\mathbf{e}^{T}\mathbf{y}$  subject to  $A\mathbf{x} + \mathbf{y} = \mathbf{b}$   $\mathbf{x}, \mathbf{y} \ge 0$ 

尽管约束项存在单位矩阵(y 部分),但辅助问题不是规范型。

- ▶ 基变量对应的系数不为 0。
- ▶ 因此在阶段一前,需要对表格的最上一行进行处理。



### 单纯形表: 阶段一转换

	$\boldsymbol{c}^T - \boldsymbol{c}_B^T A_B^{-1} A$	$-\boldsymbol{c}_B^T A_B^{-1} \boldsymbol{b}$
В	$A_B^{-1}A$	$A_B^{-1}oldsymbol{b}$

为了使用单纯形表求解阶段一的问题:

- ▶ 表格的下半部分基于辅助问题的约束矩阵,对应的基变量为 y;
- ▶ 对于基变量部分, 检验数为 0:
- ▶ 对于非基变量部分, $\bar{c}_i = c_i c_R^T A_R^{-1} A_i = -e^T A_i$ ,故对于第 i 个检验数为该约 束列之和的相反数:
- ▶ 对表格右上角同理,初始时  $c_B = e$ ,故等于表格右下侧向量之和的相反数

## 单纯形表: 阶段二转换

通过单纯形表,若求解阶段一得到最优解  $(\mathbf{x}^*,0)$ 、最优值为 0。

接下来运用单纯形表求解阶段二,若 x\* 不是退化的:

- 1. 删除所有与辅助变量相关的列;
- 2. 将表格最上一行的检验数调整为原问题的检验数:

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{c}_B^T A_B^{-1} A_j$$

同样计算当前的目标函数值;

3. 如此转换成规范型后,继续使用单纯形表求解原问题。

如果辅助问题的最优解是退化的,则将基变量中为辅助变量的部分替换成原始变量中合适的变量。





minimize 
$$x_1 + x_2 + x_3$$
  
subject to  $x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 3$   
 $-4x_2 - 9x_3 = -5$   
 $+3x_3 + x_4 = 1$   
 $x_1, x_2, x_3, x_4, \ge 0$ 

首先,将 **b** 转化为非负并构造辅助问题:

subject to 
$$x_1 +2x_2 +3x_3 +x_5 =$$

$$4x_2 +9x_3 +x_6 = 5$$
  
 $+3x_3 +x_4 +x_7 = 1$ 

 $x_5 + x_6 + x_7$ 



#### 阶段一

对于辅助问题,构造初始表格:

В	-1	-6	-15	-1	0	0	0	-9
5	1	2						
6	0	4	9	0	0	1	0	5
7	0	0	3	1	0	0		1

#### 步骤1(使用单纯形法更新表格):

В	0	-4	-12	-1	1	0	0	-6
1	1	2	3 9 3	0	1	0	0	3
6	0	4	9	0	0	1	0	5
7	0	0	3	1	0	0	1	1



#### 阶段一(续)

步骤 2:

В	0	0	-3	-1	1	1 -1/2 1/4 0	0	-1
1	1	0	-3/2	0	1	-1/2	0	1/2
2	0	1	9/4	0	0	1/4	0	5/4
7	0	0	3	1	0	0	1	1

步骤 3 (辅助问题的最优值为 0):

В	0	0	0	0	1	1	1	0
1	1	0	0	1/2	1	-1/2	1/2 -3/4 1/3	1
2	0	1	0	-3/4	0	1/4	-3/4	1/2
3	0	0	1	1/3	0	0	1/3	1/3

 $\mathbf{x} = (1, 1/2, 1/3, 0)$  作为原问题的基本可行解( $B = \{1, 2, 3\}$ )。



#### 阶段二

В	0	0	0	0	1	1	1	0
1	1	0	0	1/2	1	-1/2	1/2 -3/4 1/3	1
2	0	1	0	-3/4	0	1/4	-3/4	1/2
3	0	0	1	1/3	0	0	1/3	1/3

阶段二前,删除辅助变量所在列、计算对于非基变量的检验数:

$$\bar{\boldsymbol{c}} = \boldsymbol{c}^T - \boldsymbol{c}_B^T A_B^{-1} A = (0, 0, 0, -1/12)$$

并重新计算当前目标函数值: 11/6。

对应的单纯形表为:

В	0	0	0	-1/12	-11/6
1	1	0	0	1/2	1
2	0	1	0	-3/4	1/2
3	0	0	1	1/3	1/3



#### 阶段二(续)

更新表格,选择转轴数 1/3:

В	0	0	0	-1/12	-11/6
1	1	0	0	1/2	1
2	0	1	0	-3/4	1/2
3	0	0	1	1/3	1/3

检验数均非负,达到最优解:

В	0	0	1/4	0	-7/4
1	1	0	-3/2	0	1/2
2	0	1	9/4	0	5/4
4	0	0	3	1	1

最优解为  $\mathbf{x} = (1/2, 5/4, 0, 1)$ 、最优值为 7/4。



#### 大 M 法

此外,也存在一类不需要专门寻找初始基本可行解、以求解线性规划的方法。考虑 如下的辅助问题:

minimize<sub>$$\mathbf{x}$$
, $\mathbf{y}$</sub>   $\mathbf{c}^T \mathbf{x} + M \sum_{i=1}^m y_i$   
subject to  $A\mathbf{x} + \mathbf{y} = \mathbf{b}$   
 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \ge 0$ 

同样假设  $\mathbf{b} \ge 0$ ,该问题存在一个初始基本可行解  $\mathbf{y} = \mathbf{b} \ge 0$ ,因此同样可以使用单纯形法求解。

与一般线性规划不同,该辅助问题引入一个足够大的正数 M。

- ▶ 由于 M 的引入,原问题可行时,辅助问题的最优解  $y^* = 0$ 。
- ▶ 两阶段法相对更常用。



# 目录



初始可行解: 两阶段法与大 M 法

入基变量选取: 布兰德法则

单纯形法复杂度分析

讲员

叶荫宇,王子卓,皇甫琦,邓琪, 高建军,葛冬冬,郭加熠,何斯 迈,江波,刘慧康

## 入基变量选取原则

在入基变量的选取中,理论上可以选取任意检验数为负的  $x_j$  作为入基变量。有时,可能有不止一个 "j" 满足  $\bar{c}_i < 0$ 。

在这种情况下,需要合适的原则选取其中一个作为入基变量。

对于各个满足  $\bar{c}_j < 0$  的  $x_j$ ,一些可能的方案有:

- 1. 下标最小: 选下标 j 最小的  $x_j$ ;
- 2. 检验数最小: 选择检验数  $\bar{c}_i$  最小的  $x_i$ ;
- 3. 目标下降最大: 选择  $\theta^*\bar{c}_i$  最小的  $x_i$ 。



#### 退化形

#### 定义 2.8

当某些基变量取值为0时,对应的基本可行解x是退化的。

- ▶ 该条件等价于,基本解中非零元素个数严格小于 *m*;
- ▶ 对于退化形问题,可能对算法产生什么影响?

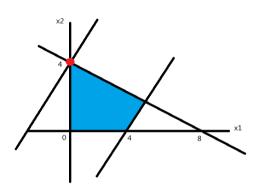
#### 考虑如下约束:

$$x_1 + 2x_2 + x_3 = 8$$
 $x_1 - x_2 + x_4 = 4$ 
 $-x_1 + x_2 + x_5 = 4$ 
 $x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \ge 0$ 

若选择  $B = \{1, 2, 4\}$ , 对应基本解为 (0, 4, 0, 8, 0), 这是退化的。



### 退化形图例



- ▶ 超过两条线相交于点 (0,4);
- ightharpoonup 通常对于 k 维空间的退化点,有多于 k 个超平面相交于该点。



## ▲ 退化形对单纯形法的影响

假设退化问题发生在如下情形:

▶ 对于基本可行解 x 存在某一检验数  $\bar{c}_j < 0$ ,且某一基变量  $x_i = 0$ 。此时,  $\theta^* = 0$ 、 $i = \arg\min_{\{i \in B | d_i < 0\}} (-x_i/d_i)$ 。

仍可以考虑将;作为出基、j作为入基,更新表格到下一轮迭代:

- ▶ 尽管解与目标函数值没有改变,但基发生改变。
- ▶ 因此,检验数向量也会发生改变,问题似乎得到解决。

但是,以上过程必须保证没有循环,也就是说相同的基本可行解不被多次计算。

▶ 由于退化问题目标函数值未严格下降,因而循环常伴随退化发生。



#### 循环情况

考虑如下线性规划问题,初始的基可以设置为  $B = \{5, 6, 7\}$ :

$$A = \begin{pmatrix} 1/4 & -8 & -1 & 9 & 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & -12 & -1/2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{c} = (-3/4, 20, -1/2, 6, 0, 0, 0)^{T}$$

如果采用如下策略进行转轴操作:

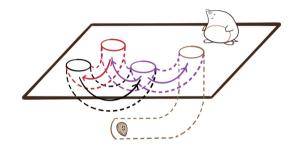
- ▶ 入基变量: 选择负检验数中  $|\bar{c}_j|$  最大的  $x_j$ ;
- ▶ 出基变量: 当有多个基变量可以选取时,选择下标 *i* 最小的 *x<sub>i</sub>*。此时,将出现如下循环(目标函数值不变,基产生周期性变化):

轮数	1	2	3	4	5	6
出基变量	<i>x</i> <sub>5</sub>	<i>x</i> <sub>6</sub>	<i>x</i> <sub>1</sub>	<i>x</i> <sub>2</sub>	<i>X</i> 3	<i>x</i> <sub>4</sub>
入基变量	<i>x</i> <sub>1</sub>	<i>x</i> <sub>2</sub>	<i>X</i> 3	<i>x</i> <sub>4</sub>	<i>X</i> 5	<i>x</i> <sub>6</sub>
基	(1, 6, 7)	(1, 2, 7)	(3, 2, 7)	(3, 4, 7)	(5, 4, 7)	(5, 6, 7)



#### 循环出现的原因

将负检验数中  $|\bar{c}_i|$  最大的  $x_i$  作为入基变量,本质上为贪婪算法。



- ▶ 在黑色洞口闻到紫色处气味最浓;
- ▶ 在紫色洞口闻到红色处气味最浓;
- ▶ 在红色洞口闻到黑色处气味最浓;



#### 布兰德法则

#### 定理 2.6 布兰德法则

对于入基和出基的选取,如果都采用下标最小的原则,那么在单纯形法中不会 出现循环的情况。

▶ 定理证明详见 Bertsimas 书章节 3.4 中相关内容。

因此,基于布兰德法则选择入基变量和出基变量,那么单纯形法能够保证在有限迭 代次数后达到最优解。



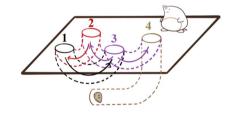
## 入基变量选取

#### 贪婪选取:

- ▶ 在所有  $\bar{c}_i \leq 0$  的变量中,选绝对值最大的变量;
- ▶ 但贪婪法可能会导致不断循环,算法无法终止。

#### 布兰德法则:

- ▶ 在所有  $\bar{c}_i \leq 0$  的变量中,按编号顺序选取;
- ▶ 布兰德法则可以确保算法终止。
- ▶ 类比:给洞口编个号。







回顾步长  $\theta^*$  的定义:

$$\theta^* = \min_{\{i \in B | d_i < 0\}} \left( -\frac{x_i}{d_i} \right)$$

对应的,选择上式中取到最小值的 i 作为出基,此时也可能多个 "i" 同时取到最小。

▶ 当这一情况发生时,接下来的基本可行解将是退化的。

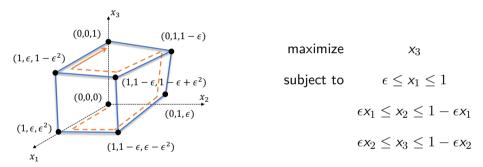
在此情况下,同样需要合适原则选取其中一个作为出基变量。

▶ 最常用的方法同样是考虑下标最小:选取下标 *i* 最小的 *x<sub>i</sub>* 作为出基变量。



## KM 方块

考虑一个三维的 KM 方块, 定义扰动小量  $\epsilon \in (0,1/2)$ :



- ▶ 单纯形法将沿箭头方向依次遍历所有顶点,目标函数值依次递增。
- ▶ 对于三维的 KM 方块,将遍历 8 个顶点。
- ▶ n 维 KM 方块有  $2^n$  个顶点, 计算复杂度达到指数级别。



# 目录



初始可行解:两阶段法与大 M 法

入基变量选取: 布兰德法则

单纯形法复杂度分析

讲员

叶荫宇,王子卓,皇甫琦,邓琪, 高建军,葛冬冬,郭加熠,何斯 迈,江波,刘慧康

## 单纯形法的复杂度

考虑一个标准的线性规划,包含n个变量与m个约束。

单纯形法求解这一问题的复杂度是多少?

▶ 在运算过程中,不同选取入基与出基的策略都会可能影响单纯形法的效果,相 应的复杂度也可能不同。

对于现有的各类策略,没有一种单纯形法达到多项式时间。

- ▶ 换句话说,对于任何一种策略下的单纯形法算法,都能找到一种问题使得算法 需要指数时间才能求解得到最优解。
- ► 是否存在某种设置下的单纯形法、能够在多项式时间内求解线性规划问题,仍 是一个待探索的问题。



#### 一定条件下的收敛速率

接下来从理论分析单纯形法的收敛性,首先对基本可行解的规模做出如下假设:

#### 假设 2.2

对于线性规划中任意基本可行解 x (设其对应的基为 B),满足:

- ▶ 基变量之和有上界:  $\sum_{i \in B} x_i \leq \Delta$ ;
- ▶ 最小基变量有下界(非退化):  $\min_{i \in B} x_i \ge \delta > 0$ 。

#### 定理 2.7

给定一组常数  $\Delta$ 、 $\delta > 0$ ,若线性规划的基本可行解满足关于  $\Delta$  与  $\delta$  的假设,那么单纯形法最多于  $\lceil \frac{(n-m)\Delta}{\delta} \cdot \log \left( \frac{m\Delta}{\delta} \right) \rceil$  步结束。

### 证明思路

这里只提供证明思路,具体证明过程见叶荫宇教授书籍与课件。

▶ 由假设 2.2,设  $\bar{c}_e^k = \min_{j \in N} \bar{c}_j^k < 0$  为第 k 次迭代的最小检验数,可以得

$$c^T x^k - z^* \le -\bar{c}_e^k \Delta, \quad c^T x^{k+1} - c^T x^k \le \bar{c}_e^k \delta.$$

进而推出

$$\frac{\boldsymbol{c}^T \boldsymbol{x}^{k+1} - \boldsymbol{z}^*}{\boldsymbol{c}^T \boldsymbol{x}^k - \boldsymbol{z}^*} \le 1 - \frac{\delta}{\Delta}$$

▶ 从而证明: 假设  $\mathbf{x}_0$  是任意给定基 B 对应的基本可行解,且最优基为  $B^*$ 。那么要么  $\mathbf{x}_0$  为最优解; 要么存在  $\mathbf{j}_0 \in B$  且  $\mathbf{j}_0 \notin B^*$ ,使得  $\mathbf{j}_0$  不会出现在从  $\mathbf{x}_0$  开始的  $\left[\frac{\Delta}{\delta} \cdot \log\left(\frac{m\Delta}{\delta}\right)\right]$  次迭代后的所有后续迭代对应的基中。

## 实践中单纯形法的优势

- ▶ 最差情况 vs. 平均情况 [1]
- ▶ 起步早, 工程积累多, 辅助整数规划求解
- ▶ 大规模问题利用列生成等技巧,节省空间、加速求解
- ▶ 在实践中,可行域多为长条晶体状,迭代次数仅需花费 m 的几倍就能停止

[1] Spielman, Daniel A., and Shang-Hua Teng, Smoothed Analysis of Algorithms: Why the Simplex Algorithm Usually Takes Polynomial Time, Journal of ACM, 51.3 (2004): 385-463.



### 线性规划的复杂度

单纯形法可能不是多项式时间算法,但不意味线性规划问题不能多项式时间内求解。 线性规划问题是否为 P 问题是 20 世纪一大数学问题。

- ▶ 在 1979 年,苏联数学家 Khachiyan 最终解决这一问题。
- ▶ 其提出一种椭球方法(详细可参考 Bertsimas 书第八章),这是第一个能够在多项式时间内求解线性规划问题的算法。
- ▶ 尽管椭球方法是个多项式时间的算法,但在实践中效率极低。因此,这一算法 可能理论贡献更大于实践价值。

能否找到一个理论和实践都表现较好的算法呢?

▶ 内点法。



## 感谢聆听!

Thank You!

