

运筹与优化新编

杉数科技教学平台

第二章线性规划及单纯形法

第五节 单纯形法（另一个视角）

郭加熠 | 助理教授





检查相邻点

如何寻找基本可行解的相邻点，使得对当前解进行改善、以降低目标函数值？

- ▶ 这一问题的**关键**在于，如何针对当前情况进行更新。
- ▶ 后续仅需重复相同操作，直至迭代到最优点。

一种简单的想法是检查当前基本可行解的**所有相邻点**：

- ▶ 对于基本可行解中一个基变量、用一个非基变量替换后得到的解作为相邻点，最多有 $m(n - m)$ 种可能。而对于每一种情况，都需要求解含 m 个变量的线性方程。
- ▶ 这种方法有效，但处理起来效率较低。

本节课将讨论一种**更有效**的方法来解决这一问题。



基本可行解

假设有一个基为 $B = \{B(1), \dots, B(m)\}$ 的基本可行解。

定义基矩阵 A_B :

$$A_B = [A_{B(1)}, A_{B(2)}, \dots, A_{B(m)}]$$

同时定义非基矩阵 A_N ——包含所有 A 的非基向量。

通过适当调整变量的顺序, 使得 $A = [A_B, A_N]$ 、 $\mathbf{x} = [\mathbf{x}_B; \mathbf{x}_N]$ 。此时 \mathbf{x}_B 为基变量、 \mathbf{x}_N 为非基变量。

根据定义及相关约束, 可以得出

$$\mathbf{x}_B = A_B^{-1} \mathbf{b} \geq \mathbf{0} \quad \mathbf{x}_N = \mathbf{0}$$

目录

基方向

最优性判断

基变换

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

寻找基本可行解的相邻基本可行解

希望找到一个相邻的基本可行解：

- ▶ 选一个非基变量 x_j 作为入基变量。
- ▶ 也就是基于当前的基本可行解增加 x_j 的值。

为了实现该目的，考虑将当前基本可行解 \mathbf{x} 平移到 $\mathbf{x} + \theta \mathbf{d}$ ，其中：

1. $d_j = 1$
2. 对于其他位置 j' 的非基变量， $d_{j'} = 0$ 。

对于 \mathbf{d} ，需要设置什么限制？

- ▶ 平移后的 $\mathbf{x} + \theta \mathbf{d}$ 仍然为可行解，即：

$$A(\mathbf{x} + \theta \mathbf{d}) = \mathbf{b} = A\mathbf{x}$$

可以得出， $A\mathbf{d} = \mathbf{0}$ 。



基方向

将 \mathbf{d} 改写为 $\mathbf{d} = [\mathbf{d}_B; \mathbf{d}_N]$ 。

对于 \mathbf{d}_N ，其中的 $d_j = 1$ ，其余都为 0。此时有

$$A_B \mathbf{d}_B + A_j = 0$$

上式可以转化为

$$\mathbf{d}_B = -A_B^{-1} A_j$$

因此， \mathbf{d} 的取值是唯一确定的，满足：

$$\mathbf{d} = [\mathbf{d}_B; \mathbf{d}_N] = [-A_B^{-1} A_j; 0; \dots; 1; \dots; 0]$$

其中的 1 对应于第 j 个元素，称这样的 \mathbf{d} 为第 j 个基方向。



基方向（续）

基方向仅仅保证等式约束 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 仍然满足。

考虑到 $\mathbf{x} \geq 0$ ，还需保证非负约束满足，即 $\mathbf{x} + \theta \mathbf{d} \geq 0$ ：

- ▶ 对于非基变量，开始时为 0、对应位置的 \mathbf{d} 非负（0 或 1）。因此，非基变量变化后仍然满足非负。
- ▶ 对于基变量，如果需要保证非负，则 θ 的选取不能过大，从而使得 $\mathbf{x} + \theta \mathbf{d} \geq 0$ 仍然满足。

通常来说，基本可行解的基变量均为正数。然而，某些情况下基本可行解中有的基变量为 0（退化问题），后续将讨论这一情形。

目录

基方向

最优性判断

基变换

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



目标值的变化

对于原始线性规划的目标函数值 $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ ，同样可以将 \mathbf{c} 分解成基变量和非基变量对应的部分，也就是

$$\mathbf{c} = [\mathbf{c}_B; \mathbf{c}_N]$$

当基本可行解从 \mathbf{x} 更新至 $\mathbf{x} + \theta \mathbf{d}$ 时，目标函数的变化值为 $\theta \mathbf{c}^T \mathbf{d}$ 。

代入 \mathbf{d} 的表达式，有：

$$\mathbf{c}^T \mathbf{d} = c_j - \mathbf{c}_B^T \mathbf{A}_B^{-1} \mathbf{A}_j \doteq \bar{c}_j$$

\bar{c}_j 被称为变量 x_j 的检验数/机会成本。



检验数

对于检验数

$$\bar{c}_j = c_j - \mathbf{c}_B^T \mathbf{A}_B^{-1} \mathbf{A}_j$$

作为单纯形法中较为重要的概念，它反映了当基作出调整时，目标函数的变化值。

- ▶ 第一项反映了每增加一单位 x_j 所增加的收益。
- ▶ 第二项是为了满足约束 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ ，补偿基变量调整所带来的成本。

检验数（续）

给定当前的基及入基变量 x_j ，检验数可以很容易地计算：

- ▶ 当检验数为正，说明加入 j 到当前的基将增加目标函数值；
- ▶ 当检验数为负，说明加入 j 到当前的基将减小目标函数值。

因此，检验数可以指导算法如何选择入基变量。

提问：对于基变量 $x_{B(i)}$ ，检验数 $\bar{c}_{B(i)}$ 是多少？

$$\bar{c}_{B(i)} = c_{B(i)} - \mathbf{c}_B^T \mathbf{A}_B^{-1} \mathbf{A}_{B(i)} = c_{B(i)} - \mathbf{c}_B^T \mathbf{e}_i = c_{B(i)} - c_{B(i)} = 0$$

（上式中， \mathbf{e}_i 是一个仅第 i 个元素为 1、其余为 0 的向量。）

因此，基变量的检验数为 0。



检验数（续）

定理 2.4 迭代终止准则

对于一个基为 $B = \{B(1), \dots, B(m)\}$ 的基本可行解 \mathbf{x} ，令 $\bar{\mathbf{c}}$ 为各变量对应检验数所构成的向量。若 $\bar{\mathbf{c}} \geq 0$ ，则 \mathbf{x} 为最优解。

注：这个定理阐明了单纯形法的**停止条件**：当发现所有的检验数非负时结束。

► 这也意味着，如果在相邻点中找不到一个更优的解，那么说明已经达到最优解。



定理证明

假设对于基本可行解 \mathbf{x} , 所有的检验数 $\bar{\mathbf{c}} \geq 0$ 。

考虑任意一个可行解 \mathbf{y} , 定义 $\mathbf{d} = \mathbf{y} - \mathbf{x}$ 。

► 由于 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 均为可行解, 所以 $A\mathbf{d} = 0$ 成立。

令 N 表示非基变量位置所对应的集合, 可以进一步得到:

$$A_B \mathbf{d}_B + \sum_{i \in N} A_i d_i = 0$$

因此, $\mathbf{d}_B = -\sum_{i \in N} A_B^{-1} A_i d_i$ 。

现在分析目标函数值的变化, 有

$$\mathbf{c}^T \mathbf{d} = \mathbf{c}_B^T \mathbf{d}_B + \sum_{i \in N} c_i d_i = \sum_{i \in N} (c_i - \mathbf{c}_B^T A_B^{-1} A_i) d_i = \sum_{i \in N} \bar{c}_i d_i$$

$\forall i \in N$, $\bar{c}_i \geq 0$ 、同时 d_i 因为 $\mathbf{y} \geq 0$ 也非负。故 $\mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 。

检验数例子

考虑已转化为标准型的生产问题：

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && -x_1 && -2x_2 \\ & \text{subject to} && x_1 && && +s_1 && && = 100 \\ & && && 2x_2 && && +s_2 && = 200 \\ & && x_1 && +x_2 && && && +s_3 = 150 \\ & && x_1, && x_2, && s_1, && s_2, && s_3 \geq 0 \end{aligned}$$

基为 $\{1, 2, 3\}$ 时，基本可行解为 $(50, 100, 50, 0, 0)$ ，相应的检验数为：

$$\bar{c}_4 = 0 - [-1, -2, 0] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 0.5$$

同理 $\bar{c}_5 = 1$ ，故所有的检验数均非负，当前基本可行解为最优解。



检验数例子（续）

$$\begin{array}{llllll} \text{minimize} & -x_1 & -2x_2 & & & \\ \text{subject to} & x_1 & & +s_1 & & = 100 \\ & & 2x_2 & & +s_2 & = 200 \\ & x_1 & +x_2 & & & +s_3 = 150 \\ & x_1, & x_2, & s_1, & s_2, & s_3 \geq 0 \end{array}$$

基为 $\{1, 4, 5\}$ 时，基本可行解为 $(100, 0, 0, 200, 50)$ ，相应的检验数为：

$$\bar{c}_2 = -2 - [-1, 0, 0] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = -2$$

类似地有 $\bar{c}_3 = 1$ ，故下一步应该将 x_2 作为入基变量以减小目标函数值。

目录

基方向

最优性判断

基变换

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



基的变换

对于解 \mathbf{x} ，如果检验数 $\bar{\mathbf{c}} \geq 0$ ，那么 \mathbf{x} 为最优解。

如果存在某个 j ，对应的 $\bar{c}_j < 0$ ？

- ▶ 这意味着要将这个非基变量作为基变量，以减小目标函数值。
- ▶ 因此， \mathbf{d} 应该选择第 j 个方向。

对于 $\bar{c}_j < 0$ ，将 \mathbf{d} 选择第 j 个基方向。沿着这个方向更新会减小目标值，但更新的步长 θ 应该选取多少？

- ▶ 需要保证 $\mathbf{x} + \theta\mathbf{d} \geq 0$ ；
- ▶ 需要 θ 尽可能的大；
- ▶ 因此，步长的选取为

$$\theta^* = \max\{\theta \geq 0 \mid \mathbf{x} + \theta\mathbf{d} \geq 0\}$$



步长

在不违反约束的情况下，步长的选取设置为：

$$\theta^* = \max\{\theta \geq 0 \mid \mathbf{x} + \theta \mathbf{d} \geq 0\}$$

这里对于 θ^* 有两种情形：

- ▶ 如果 $\mathbf{d} \geq 0$ ，那么 $\theta^* = \infty$ 。在这种情形下， θ 可以尽可能的大，目标函数下降的同时约束也不会被违反。因此，原始的线性规划问题**无界**。
- ▶ 如果对于某些 i 有 $d_i < 0$ ，那么需要求解：

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

对于任意的 $i \in N$ 有 $d_i \geq 0$ ，因此上式等价于：

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



基的转换

在 θ^* 有限的情况, 可以根据 θ^* 与 \mathbf{d} 转化为另一个可行解:

$$\mathbf{y} = \mathbf{x} + \theta^* \mathbf{d}$$

假设 $B(\ell) \in \{B(1), \dots, B(m)\}$ 对应于 $\theta^* = -\frac{x_{B(\ell)}}{d_{B(\ell)}}$ (可能存在多个满足 θ^* 的 $B(\ell)$, 后续对其进行讨论), 那么则有

$$y_{B(\ell)} = x_{B(\ell)} + \theta^* d_{B(\ell)} = 0$$

因此, 原先的基变量 $x_{B(\ell)}$ 变为 0, 而原先的非基变量 $x_j = \theta^*$ 变为正数。也就是说
基转换为

$$B(1), \dots, B(\ell - 1), j, B(\ell + 1), \dots, B(m)$$



单纯形法的基本流程

假设从基为 B 的基本可行解 \mathbf{x} 开始运行

1. 首先, 计算检验数 $\bar{\mathbf{c}}$

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

- ▶ 如果各个检验数均非负, 则 \mathbf{x} 为最优解;
- ▶ 否则, 选择某个满足 $\bar{c}_j < 0$ 的 j 。

2. 计算第 j 个基方向 $\mathbf{d} = [-A_B^{-1} A_j; 0; \dots; 1; \dots; 0]$

- ▶ 如果 $\mathbf{d} \geq 0$, 那么该问题无界、最优值为 $-\infty$;
- ▶ 否则, 计算 $\theta^* = \min_{\{i \in B | d_i < 0\}} \left\{ -\frac{x_i}{d_i} \right\}$ 。

3. 更新至新的基本可行解: $\mathbf{y} = \mathbf{x} + \theta^* \mathbf{d}$, 相应的 j 替换了基中的 $B(\ell)$:

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

此时, 目标函数值也变化了 $\theta^* \mathbf{c}^T \mathbf{d} = \theta^* \bar{c}_j$ 。并重复回步骤 1。



单纯形法的迭代

在大多情形下，在单纯形法的迭代中目标函数值都会严格下降。

- ▶ 如果严格下降都能成立，由于基本可行解的数量有限，那么单纯形法一定能在有限次数的迭代后停止。
- ▶ 然而，在迭代过程中存在目标函数值不变的情况。如果处理不当，可能会引起问题。
- ▶ 这也就是单纯形法中的退化问题，之后课程将对这种情况进行分析。

感谢聆听！

Thank You!

