

Simplex Method – Specification

Aurthor: Amoiensis

Data: 2019.10.01

OVERVIEW

单纯形法, 实际上是基于标准化的线性规划模型, 同时在证明线性规划问题是凸问题(线性规划解集为凸集, 且其最优解一定在顶点处可以取得)的前提下, 对遍历所有的基可行解寻优的方法的一种改进方法。

在原有的遍历所有的基可行解的方法中: 先遍历所有的基解; 再根据 $X \geq 0$ (约束条件) 判断可行性, 从而得到所有的基可行解; 最后在基可行解中找到使得目标函数值取 max 的那组基可行解(决策变量取值)。

在单纯形法中, 因为证明了线性规划问题是一个凸问题, 从而一步一步优化, 最后可以取得目标函数值的最优化。当单纯形法从一个初始基可行解(初始顶点)进入时, 只要往目前看到的能够提高目标函数值的顶点转移, 那么通过不断的循环就可以找到最优解, 这样相对于遍历所有基可行解而言, 可以减少运算的次数, 提高速度。

DETAIL

On graph

从图形的角度看:

选取求解某一基解时, 就是在寻找由限制条件确定的各个超平面的交点, 即顶点。此外, 因为求解该超平面交点时没有考虑 $X \geq 0$ 的限制, 从而可能存在部分基解不可行。

原有的基可行解遍历, 即求解所有的基可行解, 再计算目标函数值, 从中选取最大的那一个。

在单纯形法中, 为了减少不必要的运算, 有以下三条选择操作: 一是, 通过计算中的限制, 确保是从顶点跳转到顶点; 二是, 在选择跳转的顶点时考虑 $X \geq 0$ 从而避免不可行解的计算; 三是, 找到目前已知的可以增大目标函数只最大的顶点, 变换过去。

On Algebra

从代数的角度看:

$$\sum_{i=1}^m P_i x_i^0 = b \quad \text{表示初始解;}$$

$$P_j = \sum_{i=1}^m a_{ij} P_i \quad \text{表示新引入基向量可以由其他基向量线性组成;}$$

$$\sum_{i=1}^m (x_i^0 - \theta a_{ij}) P_i + \theta P_j = b \quad \text{表示新的限制条件的满足, } \theta \text{ 表示 } X^1 \text{ 的 } j \text{ 位置的值 (其实质为行初等变换/高斯消元);}$$

$$\theta = \min_i \left\{ \frac{x_i^0}{a_{ij}} \mid a_{ij} > 0 \right\} = \frac{x_l^0}{a_{lj}} \quad \text{表示走在顶点上, 而且满足 } X \geq 0 \text{ 的限制;}$$

$$\begin{cases} z_0 = \sum_{i=1}^m c_i x_i^0 \\ z_1 = \sum_{i=1}^m c_i (x_i^0 - \theta a_{ij}) + \theta c_j \\ \rightarrow \Delta = z_1 - z_0 = z_0 + \theta (c_j - \sum_{i=1}^m c_i a_{ij}) \end{cases}$$

$$\sigma_j = c_j - \sum_{i=1}^m c_i a_{ij}$$

→ $\Delta = z_1 - z_0 = z_0 + \theta \sigma_j$ 表示每一次提升最大，应该在 θ 给定时，选择最大的 σ_j ，从而使目标函数每一步提升最大，尽量更快接近最优决策；

ATTENTION

Please feel free to contact with me for any questions, thank you!

Don't spread the files without permission!

More information: <https://github.com/Amoiensis/Operational-Research>

未经允许，请勿转载！

本项目所有文件仅供学习交流使用！