Notes of Operational Rearch

June 16, 2019

Abstract

- 1 运筹学概述
- 2 线性规划
- 2.1 线性规划的概念
- 2.1.1 线性规划问题的导出
- 2.1.2 线性规划的定义和数学描述

定义:目标函数和约束都是决策变量的线性表达式

- 目标要求/目标函数
- 限制条件/约束条件
- 非负条件
- 线性表达式(未知变量: 决策变量)

e.g.

$$\max(\min) Z = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \dots + c_n x_n$$

$$s.t. \begin{cases} a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + \dots + a_{1n} x_n \le (=, \ge) b_1 \\ a_{21} x_1 + a_{22} x_2 + \dots + a_{2n} x_n \le (=, \ge) b_2 \\ \dots \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0, \dots, x_n \ge 0 \end{cases}$$

$$(1)$$

- 线性规划模型的一般形式
- 线性规划模型的紧缩形式
- 线性规划模型的矩阵形式
- 线性规划模型的向量-矩阵形式

2 线性规划 2

2.1.3 线性规划的标准型

- 目标函数极大化 max
- 约束条件必须为等式
- 约束条件右端的常数必须为非负数
- 决策变量大于等于 0

将线性规划问题化为标准型:

e.g.

$$\min Z = -x_1 + 5x_2 - 2x_3$$

$$s.t. \begin{cases}
 x_1 + x_2 - x_3 \le 6 \\
 2x_1 - x_2 + 3x_3 \ge 5 \\
 x_1 + x_2 = 10 \\
 x_1 \ge 0, x_2 \le 2, x_3
\end{cases} \tag{2}$$

- 1) x_3 , $\diamondsuit x_3 = x_3' x_4$;
- 2) x_2 , $\Leftrightarrow x_2 = -x_2', x_2' \ge 0$;
- 3) 约束 1 引松弛变量;
- 4) 约束 2 引剩余变量;
- 5) 目标函数标准化,引入变换 Z' = -Z;
- 6) 整理。

Obtain:

$$\max Z' = x_1 - 5(-x_2') + 2(x_3' - x_4) + 0x_5 + 0x_6$$

$$s.t. \begin{cases} x_1 + (-x_2') - (x_3' - x_4) + x_5 = 6\\ 2x_1 - (-x_2') + 3(x_3' - x_4) - x_6 = 5\\ x_1 + (-x_2') = 10\\ x_1, x_2', x_3', x_4, x_5, x_6 \ge 0 \end{cases}$$
(3)

Final result:

$$\max Z' = x_1 + 5x_2' + 2x_3' - 2x_4$$

$$s.t.\begin{cases} x_1 - x_2' - x_3' + x_4 + x_5 = 6\\ 2x_1 + x_2' + 3x_3' - 3x_4 - x_6 = 5\\ x_1 - x_2' = 10\\ x_1, x_2', x_3', x_4, x_5, x_6 \ge 0 \end{cases}$$

$$(4)$$

2.2 线性规划的各种解和性质

- 可行解: 满足约束条件和非负条件的决策变量的一组取值。
- 最优解: 使目标函数达到最优解的可行解。
- 基本解:设 AX = b 是含 n 个决策变量、m 个约束条件的 LP 的约束方程组,B 是 LP 问题的一个基,若令不与 B 的列相应的 n-m 个分量(非基变量)都等于零,所得的方程组的解称为方程组 AX = b 关于基 B 的基本解,简称 LP 的基本解。

2 线性规划 3

基本解定义: 令 X 满足 AX = b,若 $X \neq 0$,则 X 必有非零分量 x_{α} , x_{β} ,···,于是必存在方程式:

$$AX = x_{\alpha}a^{\alpha} + x_{\beta}a^{\beta} + \cdots = b$$

其中, a^{α} , a^{β} , \cdots 为与 x_{α} , x_{β} , \cdots 对应的 A 阵列矢量, 如果列矢量 a^{α} , a^{β} , \cdots 之间线性独立, 则 称 X 为基本解。若存在多个不同的非零基本解,则他们之间组合系数之和为 1 的线性组合也必是方程解, 即方程必存在无穷多个解。

基本可行解:满足等式约束 AX = b 及自变量限制 $X \ge 0$ 的解称为可行解,既是可行解又是基本解 的解称为基本可行解。基本可行解是可行域的顶点,是满足非负条件的基本解。

基本最优解(对应的基为最优基):使目标函数达到最优值的基本可行解。

e.g.

1. 可行解: 对问题 (LP)

$$\max z = CX$$

$$s.t. \begin{cases} AX = b \\ X \ge 0 \end{cases}$$

若 $x_0=(x_1^0,x_2^0,\cdots,x_n^0)$, 满足约束方程 $\begin{cases} AX=b \\ X\geq 0 \end{cases}$, 则称 x_0 为问题 (LP) 的一个**可行解**。

- 2. 可行域: (LP) 的全体可行解构成的集合称为可行域, 即: 可行域 $S = \{X | AX = b, x > 0\}$ 。
- 3. 最优解及最优值:设 $S \in (LP)$ 的可行域,若存在 $X^* \in S$,使得对任意的 $X \in S$,都有 $CX^* \geq CX$, 则称 X^* 为问题 (LP) 的**最优解**, $Z^* = CX^*$ 称为问题 (LP) 的**最优值**。
- 4. 若对任意大的 M > 0,都存在可行解使得该线性规划的目标函数值 $|Z| \ge M$,则称该线性规划问题**无** 界。
- 5. 基与基本可行解:

e.g. 对线性规划问题,

$$\max z = 7x_1 + x_2$$

$$s.t.\begin{cases} x_1 + 2x_2 \le 6\\ x_1 - x_2 \le 1\\ x_1 \le 2\\ x_1, x_2 \ge 0 \end{cases}$$

解: 其标准型为

$$\max z = 7x_1 + x_2$$

$$s.t. \begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 6 \\ x_1 - x_2 + x_4 = 1 \\ x_1 + x_5 = 2 \\ x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \ge 0 \end{cases}$$

系数矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 & P_2 & P_3 & P_4 & P_5 \end{pmatrix}$$

系数矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 & P_2 & P_3 & P_4 & P_5 \end{pmatrix}$$

So, 该问题的基 $(r = 3 \text{ 且行列式不为零})$ 有:
 $B_1 = \begin{pmatrix} P_1 & P_2 & P_3 \end{pmatrix}$, 基变量 $X_{B_1} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{pmatrix}'$, 非基变量 $X_{N_1} = \begin{pmatrix} x_4 & x_5 \end{pmatrix}'$
 $B_2 = \begin{pmatrix} P_3 & P_4 & P_5 \end{pmatrix}$, 基变量 $X_{B_2} = \begin{pmatrix} x_3 & x_4 & x_5 \end{pmatrix}'$, 非基变量 $X_{N_2} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix}'$...

3 以下为一些工具 4

3 以下为一些工具

$$ABCDEFGHIJKLMNOPQRSTUVWXYZ$$
 (5)

$$abcdefghijklmnopqrstuvwxyz$$
 (6)

$$\alpha\beta\gamma\delta\epsilon\varepsilon\zeta\eta\theta\lambda\mu\nu\xi\pi\rho\sigma\tau\nu\phi\varphi\chi\psi\omega\tag{7}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 4 \end{pmatrix}$$
 (8)

$$A_{t+1} = \arg\min_{A} \mathcal{L}(A, E_t, \Delta \tau_t, W_t, b_t),$$

$$\min_{A,E,\Delta\tau} \sum_{i=1}^{N} ||A_i||_* + \lambda ||E_i||_1$$
s.t.
$$D_i \circ \tau_i + \sum_{k=1}^{n_i} J_{ik} \Delta \tau_i \epsilon_k \epsilon_k^T = A_i + E_i,$$

$$i = 1, 2, \dots, N.$$
(9)

Table 1: Title of table table head 1 2 3 4 5 7 6 8 text -9 10 11 12 13 14 15 16

引用: Eq. (5), Fig. ??,

Algorithm 1 Title of the Algorithm

Input: some words.

Initialize:

some text goes here \dots

- 1: while not converged do
- 2: ..
- 3: end while
- 4: Output: this is the lat part.

References