

Name: 李夏洋
Major: 运筹学与控制论
UID: 202328000206057
Personal Page: <https://xiayangli2301.github.io>

Combinatorial Optimization(组合最优化)-Homework 2

Question 1

设线性规划问题

$$\begin{aligned} & \min c^\top x \\ \text{s. t. } & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned} \tag{1}$$

其中 $x \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}^m, A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 记可行域为 F , 最优解集为 F^* . 证明:

1. F 是一个闭集.
2. F^* 是一个凸集.

Solution.

1. F 是多胞形 $P_1 := \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b\}$ 与半空间 $P_2 := \{x \in \mathbb{R}^n \mid x \geq 0\}$ 的交. 显然 P_1 和 P_2 是闭集, 于是 F 是闭集.
2. 若 $x_1^* x_2^* \in F^*$, 则对于 $\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0, \lambda_1 + \lambda_2 = 1$, 有

$$c^\top (\lambda_1 x_1^* + \lambda_2 x_2^*) = \lambda_1 c^\top x_1^* + \lambda_2 c^\top x_2^* = c^\top x_1^* = c^\top x_2^* \in \arg \min \{c^\top x \mid x \in \mathcal{X}\} \tag{2}$$

且

$$\begin{aligned} A(\lambda_1 x_1^* + \lambda_2 x_2^*) &= \lambda_1 A x_1^* + \lambda_2 A x_2^* = b \\ \lambda_1 x_1^* + \lambda_2 x_2^* &\geq 0 \end{aligned} \tag{3}$$

满足可行性条件. 于是 F^* 是一个凸集. 本题证毕.

Question 2

下述两个线性规划问题

$$\begin{aligned} & \min c^\top x \\ \text{s. t. } & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned} \tag{A}$$

$$\begin{aligned}
& \min -c^\top x \\
\text{s. t. } & Ax = b \\
& x \geq 0
\end{aligned} \tag{B}$$

(A) 和 (B) 能同时有任意最小费用的可行解吗? 若有, 请举例, 若没有, 请证明.

Solution. (A) 和 (B) 能同时有任意小费用的可行解. 举例如下: 取

$$c = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^3, A = 0, b = 0 \tag{4}$$

则 $x_1 = k \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $x_2 = l \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 当 $k, l \rightarrow +\infty$ 时, 可分别使 (A) 和 (B) 取得任意小费用的可行解.

Question 5

若一个线性规划问题的每一个顶点都是非退化的, 那么它的最优解是否唯一? 若是, 请证明; 若否, 请举例.

Solution. 不一定唯一. 比如如下的优化问题

$$\begin{aligned}
& \max x_1 + x_2 \\
\text{s. t. } & -x_1 \leq 0 \\
& -x_2 \leq 0 \\
& x_1 + x_2 \leq 2
\end{aligned} \tag{5}$$

三个顶点 $(2, 0), (0, 2), (0, 0)$ 都非退化, 但是最优解不唯一.

Question 6

在单纯形算法中, 一次旋转变换, 能让一个可行点在 \mathbb{R}^n 中移动一段正的距离而使得费用保持不变吗? 为什么?

Solution. 不会, 将优化问题化为典式后

$$\begin{aligned}
 \min \quad & f_0 - (\lambda_{m+1}x_{m+1} + \cdots + \lambda_n x_n) \\
 \text{s.t.} \quad & x_1 = \bar{b}_1 - (\beta_{1,m+1}x_{m+1} + \cdots + \beta_{1,n}x_n) \\
 & \vdots \\
 & x_m = \bar{b}_m - (\beta_{m,m+1}x_{m+1} + \cdots + \beta_{m,n}x_n) \\
 & x_i \geq 0
 \end{aligned}$$

若 $\lambda_{m+1}, \dots, \lambda_n \leq 0$, 此时算法已经终止, 当前解已经是最优解.

若存在 $\lambda_k > 0$, 确定出基变量 x_l 后, 将非基变量 x_k 由 0 调整至 $\frac{\bar{b}_l}{\beta_{l,k}}$, 势必会使得典式中的目标

函数值下降. 注: $B^{-1}b = \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_n \end{pmatrix}$, $B^{-1}N = \begin{pmatrix} \beta_{1,m+1}, & \cdots, & \beta_{1,n} \\ \beta_{2,m+1}, & \cdots, & \beta_{2,n} \\ \vdots, & \ddots, & \vdots \\ \beta_{m,m+1}, & \cdots, & \beta_{m,n} \end{pmatrix}$.

习题课答案

$$z = c^\top x = c_B^\top B^{-1}b - (C_B^\top B^{-1}N - C_N^\top)x_N$$

其中 $C_N^\top B^{-1}N - C_N^\top$ 中元素均 < 0 时算法已经结束 (检验数). 否则, 总可以让相应位置的非基变量进基.

Question 7

在单纯形算法中, 一次旋转变换有一列向量退出基, 那么这个列向量能够在紧接的下一次旋转变换中重新进入基吗?

Solution. 不妨设上一次基变量为 $\{x_1, \dots, x_m\}$, 非基变量为 $\{x_{m+1}, \dots, x_n\}$. 所对应的费用向量分别为 $c_B = (c_1, c_2, \dots, c_m)^\top$ 与 $c_N = (c_{m+1}, c_{m+2}, \dots, c_n)^\top$. 设上次出基变量为 x_l , 进基变量为 x_k . 进行一次迭代后, 变量 x_l 所对应的列向量为:

$$\left(-\frac{\beta_{1,k}}{\beta_{l,k}}, -\frac{\beta_{2,k}}{\beta_{l,k}}, \dots, -\frac{1}{\beta_{l,k}}, \dots, -\frac{\beta_{m,k}}{\beta_{l,k}} \right)^\top$$

则计算该列对应的检验数 $\bar{\lambda}_l$, 得:

$$\begin{aligned}
 \bar{\lambda}_l &= \sum_{i \neq l, i=1}^m c_i \cdot \left(-\frac{\beta_{i,k}}{\beta_{l,k}} \right) + c_k \cdot \frac{1}{\beta_{l,k}} - c_l \\
 &= \frac{1}{\beta_{l,k}} \left(-\sum_{i=1}^m c_i \beta_{i,k} + c_k \right) \\
 &= -\frac{1}{\beta_{l,k}} \cdot \lambda_k
 \end{aligned} \tag{6}$$

其中 $\beta_{l,k} > 0$ (由于上次选择了 x_l 出基), $\lambda_k > 0$ (由于上次选择了 x_k 入基), 故 $\bar{\lambda}_l < 0$, 这说明了本轮第 l 列对应的检验数 < 0 , 它不可能进基.

注. 第二次作业中的 Question 3-4 在第一次作业中已经完成.