# 第五章 组合优化问题的原始一对偶算法-5

# 5.4 Hitchcock 问题的原始一对偶算法—— $\alpha\beta$ 算法

Hitchcock 问题是一个非常著名的问题,在 1941 年由 Hitchcock 等人提出。有某一种物资,m个产地(发点),产量为 $a_1,a_2,\cdots,a_m$ ,n个销地(收点),需求为 $b_1,b_2,\cdots,b_n$ ,由第i产地运往第j个销地的运费为 $c_{ij}$ ,在满足供需要求地情况下,如何分配物资,使得总运费最小?

#### 一、Hitchcock 问题的线性规划模型

给定 $m,n \in \mathbb{Z}^+$ ,供应量 $a_i \in \mathbb{R}^+, i = 1,2,\cdots,m$ ,需求量 $b_i \in \mathbb{R}^+, j = 1,2,\cdots,n$ ,

以及费用 
$$c_{ij} \in R^+, i=12,\cdots,m; j=1,2,\cdots,n$$
,  $\sum_{i=1}^m a_i = \sum_{j=1}^n b_j$ 。令  $f_{ij}$  表示第  $i$  个发点运

往第i个收点的运量,则 Hitchcock 问题的线性规划模型为:

$$\min \sum_{i,j} c_{ij} f_{ij}$$

$$\sum_{j=1}^{n} f_{ij} = a_{i}, i = 1, 2, \dots, m \qquad (1)$$

$$\sum_{i=1}^{m} f_{ij} = b_{j}, i = 1, 2, \dots, n \qquad (2)$$

$$f_{ii} \ge 0$$

当 $a_i = b_j = 1$ 时,Hitchcock 问题就是著名的指派问题,而指派问题的"匈牙利方法"是一般的原始一对偶算法的先驱。

### 二、Hitchcock 问题的对偶规划

要组合化费用,就要考察 Hitchcock 问题的线性规划模型的对偶规划。对于 Hitchcock 问题的线性规划模型的第一组约束(即m个发点对应的约束)中的每一个约束定义一个对偶变量 $\alpha_i(i=1,2,\cdots,m)$ ,第二组约束(即n个收点对应的约束)中的每一个约束定义一个对偶变量 $\beta_j(j=1,2,\cdots,n)$ ,得到(LP)的对偶规划问题:

$$\max \varpi = \sum_{i=1}^{m} a_i \alpha_i + \sum_{j=1}^{n} b_j \beta_j$$

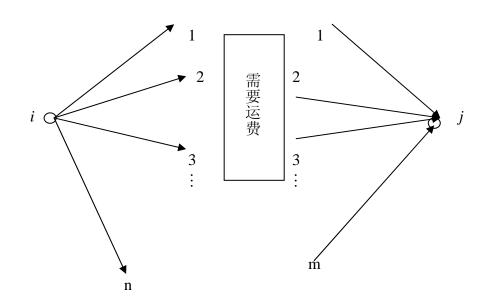
$$\alpha_i + \beta_j \le c_{ij}, i = 12, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$$

$$\alpha_i, \beta_i$$
 无限制

思考题:对偶规划问题中对偶变量 $\alpha_i$ 和 $\beta_i$ 的含义是什么?

 $\alpha_i$ : 第i个发点对应的变量,第i个发点有 $a_i$ 单位的货物需要发走  $(i=1,2,\cdots,m)$ ;

 $\beta_j$ : 第j个收点对应的变量,第j个收点需要收到 $b_j$ 单位的货物  $(j=1,2,\cdots,n)$ 。



换个思路,假设不运输,发点和收点都就地解决,第i个发点有 $a_i$ 单位的货物就地解决,第j个收点需要 $b_j$ 单位的货物就地解决。假设第i个发点单位货物就地解决所需要的额外费用为 $\alpha_i$ ,第j个收点单位货物就地解决所需要的额外费用为 $\beta_i$ (可以认为是中央政府提供的补贴价格),则必须有:

$$\alpha_i + \beta_j \le c_{ij}$$

否则的话,我们宁愿就将第i产地的货物运往第j个销地。在满足这个前提下,地方政府获得的利益最大化,即目标函数为:

$$\max \varpi = \sum_{i=1}^{m} a_i \alpha_i + \sum_{j=1}^{n} b_j \beta_j$$

从而得到 Hitchcock 问题的对偶规划问题(D)。

## 三、Hitchcock 问题的原始一对偶算法——组合化费用

Hitchcock 问题的对偶规划问题(D)的初始可行解为:  $\alpha_i = 0 (i = 1, 2, \dots, m)$ ,

$$\beta_j = \min_{1 \le i \le m} \{c_{ij}\} (j = 1, 2, \dots, n)$$
。 允许弧集合为:

$$IJ = \{(i, j) : \alpha_i + \beta_j = c_{ii}\}$$

从而得到限制的原始问题(RP):

$$\min \xi = \sum_{i=1}^{m+n} x_i^a$$

$$\sum_{j=1}^{n} f_{ij} + x_i^a = a_i, i = 1, 2, \dots, m$$

$$\sum_{i=1}^{m} f_{ij} + x_{m+j}^a = b_j, i = 1, 2, \dots, n$$

$$x_i^a \ge 0, i = 1, 2, \dots, m+n$$

$$f_{ij} \ge 0, (i, j) \in IJ$$

$$f_{ij} = 0, (i, j) \notin IJ$$
(RP)

因为:

$$\begin{split} \xi &= \sum_{i=1}^{m+n} x_i^a = \sum_{i=1}^m x_i^a + \sum_{i=m+1}^{m+n} x_i^a = \sum_{i=1}^m a_i - \sum_{(i,j) \in IJ} f_{ij} + \sum_{j=1}^n b_j - \sum_{(i,j) \in IJ} f_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^m a_i + \sum_{j=1}^n b_j - 2 \sum_{(i,j) \in IJ} f_{ij} \end{split}$$

所以: 
$$\min \xi = \max \sum_{(i,j) \in \mathcal{U}} f_{ij}$$
, 故(RP)可重写成:

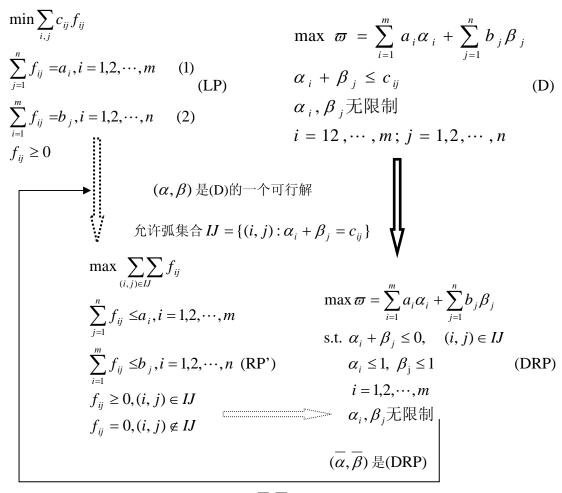
$$\max \sum_{(i,j)\in IJ} \sum_{j=1}^{n} f_{ij} \leq a_i, i = 1, 2, \dots, m$$

$$\sum_{j=1}^{m} f_{ij} \leq b_j, i = 1, 2, \dots, n$$

$$f_{ij} \geq 0, (i,j) \in IJ$$

$$f_{ii} = 0, (i,j) \notin IJ$$
(RP)

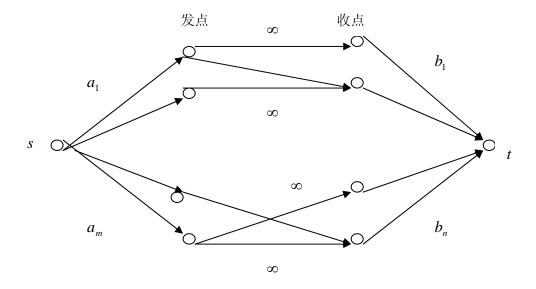
原始一对偶算法的过程:



调整对偶可行解 $(\alpha, \beta) := (\alpha, \beta) + \theta(\alpha, \overline{\beta})$ 

求解(RP')和(DRP)的方法:

(RP')是一个最大流问题的数学规划模型。虚拟一个超级发点 s 和超级收点 t, 当 $(i,j) \in IJ$  时,自i 到 j 有一条弧,其容量为 $\infty$ ,它保证仅当弧 (i,j) 是允许弧时,  $f_{ij}$  才可以大于 0。



(RP')对应的最大流问题

用 Ford-Fulkerson 标号算法求解(RP')对应的最大流问题,标号算法结束时,得到最大流,同时得到的 s-t 最小截就对应于(DRP)的最优解 $(\alpha, \beta)$ 。

定义 5.6 当应用 Ford-Fulkerson 标号算法求解(RP')得到最优解时,我们称此时为处于阻塞状态。在处于阻塞状态时,令

 $I^* = \{i: i$  为已标号的发点 $\}$ , $J^* = \{j: j$  为已标号的收点 $\}$ 

**引理 5.1** 在解(RP')处于阻塞状态时,(RP)的对偶问题(DRP)的最优解 $(\alpha, \overline{\beta})$ 为:

$$\overline{\alpha_i} = \begin{cases} 1, & i \in I^* \\ -1, & i \notin I^* \end{cases}, \quad \overline{\beta_j} = \begin{cases} -1, & j \in J^* \\ 1, & j \notin J^* \end{cases}$$

证明:只要证明 $(\overline{\alpha}, \overline{\beta})$ 是(DRP)的可行解,且其目标函数值与(RP)的目标函数值相等即可(习题)。

(1) 如果在阻塞状态时(RP)的最优值  $\xi_{opt}=0$ ,则根据原始一对偶算法的最优性条件知,得到(LP)和(D)的最有解  $f_{ij}$ ,( $\alpha_i$ , $\beta_i$ )( $i=1,2,\cdots,m;j=1,2,\cdots,n$ ),其流

值为: 
$$\sum_{(i,j)\in IJ} f_{ij} = \sum_{i=1}^m a_i = \sum_{j=1}^n b_j$$
 。

- (2)如果在阻塞状态时(RP)的最优值  $\xi_{opt} > 0$ ,那么原始一对偶算法中有两种情况:
  - (i) 对一切 $(i, j) \notin IJ$ 都有 $\overline{\alpha_i} + \overline{\beta_j} \le 0$ ;

(ii) 存在 $(i,j) \notin IJ$ ,有 $\overline{\alpha_i} + \overline{\beta_i} > 0$ 。

若(i)成立,说明(D)无上界,从而(P)无可行解。但由于(P)是一个 Hitchcok 问题,总是有可行解,所以(i)不可能发生,即(ii)必然成立。由引理 4.1,(i, j)  $\not\in IJ$  且  $\overline{\alpha_i} + \overline{\beta_j} > 0 \Leftrightarrow i \in I*$ 且  $j \notin J*$ ,此时, $\overline{\alpha_i} + \overline{\beta_i} = 2$ 。所以

$$\theta_{1} = \min_{\substack{\frac{-i,j}{\alpha_{i}+\beta_{j}>0} \\ (i,j) \notin IJ}} \left\{ \frac{c_{ij} - (\alpha_{i} + \beta_{j})}{\overline{\alpha_{i}} + \overline{\beta_{j}}} \right\} = \min_{\substack{i \in I^{*} \\ j \notin J^{*}}} \left( \frac{c_{ij} - \alpha_{i} - \beta_{j}}{2} \right)$$

所以新的对偶可行解 $(\alpha, \beta) := (\alpha, \beta) + \theta_1(\alpha, \overline{\beta})$ , 其中

$$\alpha_i \coloneqq \begin{cases} \alpha_i + \theta_1, i \in I * \\ \alpha_i - \theta_1, i \not\in I * \end{cases}, \quad \beta_j \coloneqq \begin{cases} \beta_j - \theta_1, j \in J * \\ \beta_j + \theta_1, j \not\in J * \end{cases}$$

Hitchcock 问题的原始一对偶算法—— $\alpha\beta$  算法:

开始: 对偶规划问题(D)的初始可行解为:  $\alpha_i = 0 (i = 1, 2, \cdots, m)$ ,  $\beta_j = \min_{i \in \mathbb{N}} \{c_{ij}\} (j = 1, 2, \cdots, n) .$ 

第1步: 构造对偶可行解 $(\alpha, \beta)$ 对应的允许弧集合:  $IJ = \{(i, j) : \alpha_i + \beta_j = c_{ij}\}$ ;

第2步:构造(RP')对应的最大流问题,用 Ford-Fulkerson 标号算法求解(RP')对应的最大流问题,标号算法结束时,令

 $I^* = \{i: i$  为已标号的发点 $\}$ , $J^* = \{j: j$  为已标号的收点 $\}$ 

令

$$\overline{\alpha_i} = \begin{cases} 1, & i \in I * \\ -1, & i \notin I * \end{cases}, \quad \overline{\beta_j} = \begin{cases} -1, & j \in J * \\ 1, & j \notin J * \end{cases}$$

第 3 步: 若(RP)的最优值 $\xi_{opt}=0$ ,则得到 Hitchcok 问题的最有解:

$$f_{ij}$$
 ( $i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$ )

算法终止。否则, 转第4步。

第4步: 计算

$$\theta_1 = \min_{\substack{i \in I^* \\ j \notin J^*}} \left( \frac{c_{ij} - \alpha_i - \beta_j}{2} \right)$$

调整(D)的可行解:

$$\alpha_{i} \coloneqq \begin{cases} \alpha_{i} + \theta_{1}, i \in I * \\ \alpha_{i} - \theta_{1}, i \notin I * \end{cases}, \quad \beta_{j} \coloneqq \begin{cases} \beta_{j} - \theta_{1}, j \in J * \\ \beta_{j} + \theta_{1}, j \notin J * \end{cases}$$

转第1步。