

# 第五章 组合优化问题的原始-对偶算法-3

## 5.3 最大流问题的原始-对偶算法

### 一、最大流问题的数学规划模型

网络  $N = (s, t, V, E, b)$ ,  $|V| = n, |E| = m$ 。

设  $f(x, y)$  表示弧  $(x, y)$  上的流, 令

$$d_i = \begin{cases} -1, & i = s \\ +1, & i = t \\ 0, & \text{others} \end{cases}$$

最大流问题的数学规划模型为:

$$\begin{aligned} \max & v \\ Af + dv &= 0 \\ f &\leq b \\ -f &\leq 0 \end{aligned}$$

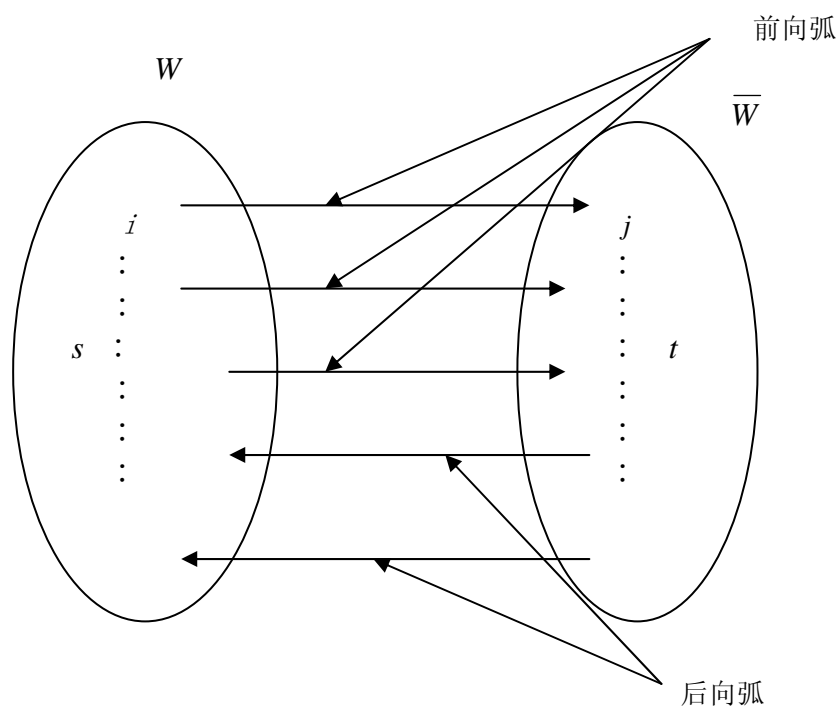
满足上述约束的流  $f(x, y)$  称为一个  $s-t$  流。给定一个  $s-t$  流, 称

$$v = \sum_{(s,j) \in E} f(s,j) = \sum_{(i,t) \in E} f(i,t) \text{ 为 } s-t \text{ 流的值。}$$

**定义 5.1** 网络  $N = (s, t, V, E, b)$  的一个  $s-t$  截(cut)是节点集合  $V$  的一个划分  $(W, \bar{W})$  使得  $s \in W, t \in \bar{W}$ 。

一个  $s-t$  截的容量定义为:

$$C(W, \bar{W}) = \sum_{\substack{(i,j) \in E \\ i \in W, j \in \bar{W}}} b(i,j)。$$



前向弧：从 $W$ 中的节点指向 $\bar{W}$ 中的节点的弧。

即：一个 $s-t$ 截的容量是它的“前向弧”的容量之和。

因为一切的 $s-t$ 流都必须通过截的前向弧，所以：

**任何一个 $s-t$ 流的值不可能超过任一 $s-t$ 截的容量**

这一结果直接与截对应于最大流问题的可行解有密切关系。

## 二、最大流问题的原始规划模型

最大流问题的数学规划模型（直接视为某个规划的对偶规划）

$\max v$

$$Af + dv = 0 \quad (1)$$

（ $m$ 个节点上的流守恒约束）

$$f \leq b \quad (2)$$

（ $n$ 条弧上的容量限制约束）

$$-f \leq 0$$

对节点 $x \in V$ ，其流守恒约束对应的对偶变量记为 $\pi(x)$ ，对弧 $(x, y) \in E$ ，

其容量限制约束对应的对偶变量记为 $\gamma(x, y)$ 。那么，上述规划模型是下述原始问题的对偶：

$$\begin{aligned}
& \min \sum_{(x,y) \in E} \gamma(x,y)b(x,y) \\
& \pi(x) - \pi(y) + \gamma(x,y) \geq 0 \quad (x,y) \in E \\
& -\pi(s) + \pi(t) \geq 1 \\
& \pi(x) \text{ 无限制} \\
& \gamma(x,y) \geq 0
\end{aligned} \tag{4.1}$$

**定理 5.4** 每一个  $s-t$  截  $(W, \bar{W})$  确定(4.1)的一个可行解:

$$\begin{aligned}
\gamma(x,y) &= \begin{cases} 1, & (x,y) \in E, x \in W, y \in \bar{W} \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \\
\pi(x) &= \begin{cases} 0, & x \in W \\ 1, & x \in \bar{W} \end{cases}
\end{aligned}$$

且其费用为  $C(W, \bar{W})$ 。

证明: 只要验证满足不等式约束成立即可。

由于  $s \in W, t \in \bar{W}$ , 所以  $\pi(s) = 0, \pi(t) = 1$ , 从而  $-\pi(s) + \pi(t) = 1 \geq 1$ , 即(4.2)成立。任给  $(x,y) \in E$ , 根据  $\gamma(x,y)$  的定义, 显然(4.3)总是成立。只要验证对任给的  $(x,y) \in E$  (4.1)成立即可。由于  $x$  和  $y$  在  $W$  和  $\bar{W}$  里只有如下四种可能:

(1)  $x \in W, y \in \bar{W}$ : 根据定理, 此时  $\gamma(x,y) = 1, \pi(x) = 0, \pi(y) = 1$ , 所以

$$\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x,y) = 0, \text{ 即(4.1)成立};$$

(2)  $x \in \bar{W}, y \in W$ : 此时  $\gamma(x,y) = 0, \pi(x) = 1, \pi(y) = 0$ , 所以

$$\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x,y) = 1 > 0, \text{ 即(4.1)成立};$$

(3)  $x \in W, y \in W$ : 此时  $\gamma(x,y) = 0, \pi(x) = 0, \pi(y) = 0$ , 所以

$$\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x,y) = 0, \text{ 即(4.1)成立};$$

(4)  $x \in \bar{W}, y \in \bar{W}$ : 此时  $\gamma(x,y) = 0, \pi(x) = 1, \pi(y) = 1$ , 所以

$$\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x,y) = 0, \text{ 即(4.1)成立}。$$

所以, 可行性得证。而可行解得费用为:

$$\sum_{(x,y) \in E} \gamma(x,y)b(x,y) = \sum_{\substack{(x,y) \in E \\ x \in W, y \in \bar{W}}} b(x,y) = C(W, \bar{W})$$

由上述定理，我们得到如下主要结果。

**定理 5.5** （最大流最小截定理）任意一个  $s-t$  流的值不可能大于  $s-t$  截的容量；进而，最大流的值等于最小截的容量，并且一个流  $f$  和一个截  $(W, \bar{W})$  都是最优的充分必要条件是对一切  $(x, y) \in E$ ：

若  $x \in \bar{W}$  且  $y \in W$ ，则有  $f(x, y) = 0$ （后向弧都是空弧）

若  $x \in W$  且  $y \in \bar{W}$ ，则有  $f(x, y) = b(x, y)$ （前向弧都是饱和弧）

证明：由前述定理知，流值  $v$  不大于任何一个截的容量，并且给定一个值为  $v$  的最大流，总能构造一个截，使其容量为  $v$ 。由最有解的互补松弛条件：

一个流  $f$  和一个截  $(W, \bar{W})$  都是最优的充分必要条件是对一切  $(x, y) \in E$ ：

若  $x \in \bar{W}$  且  $y \in W$ ，那么对偶不等式  $\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x, y) = 1 - 0 + 0 = 1 > 0$

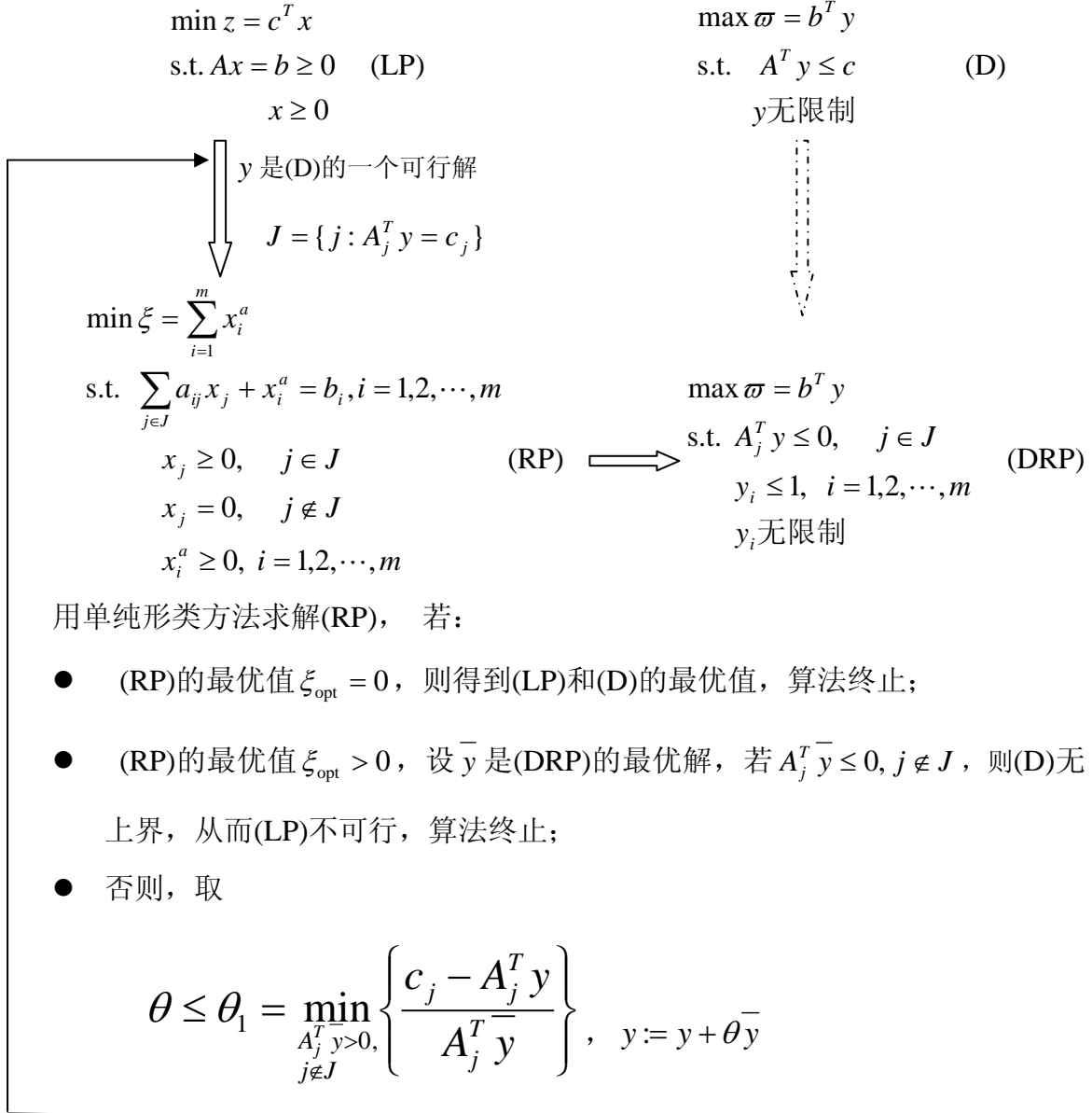
是严格的，因此对应的变量  $f(x, y)$  必须等于 0；

若  $x \in W$  且  $y \in \bar{W}$ ，则  $\gamma(x, y) = 1$ ，因此对应的原始不等式  $f(x, y) \leq b(x, y)$

必须取等式  $f(x, y) = b(x, y)$ 。

### 三、最大流问题的原始-对偶算法

#### 1. 线性规划的原始-对偶算法



#### 2. 最大流问题的原始-对偶算法

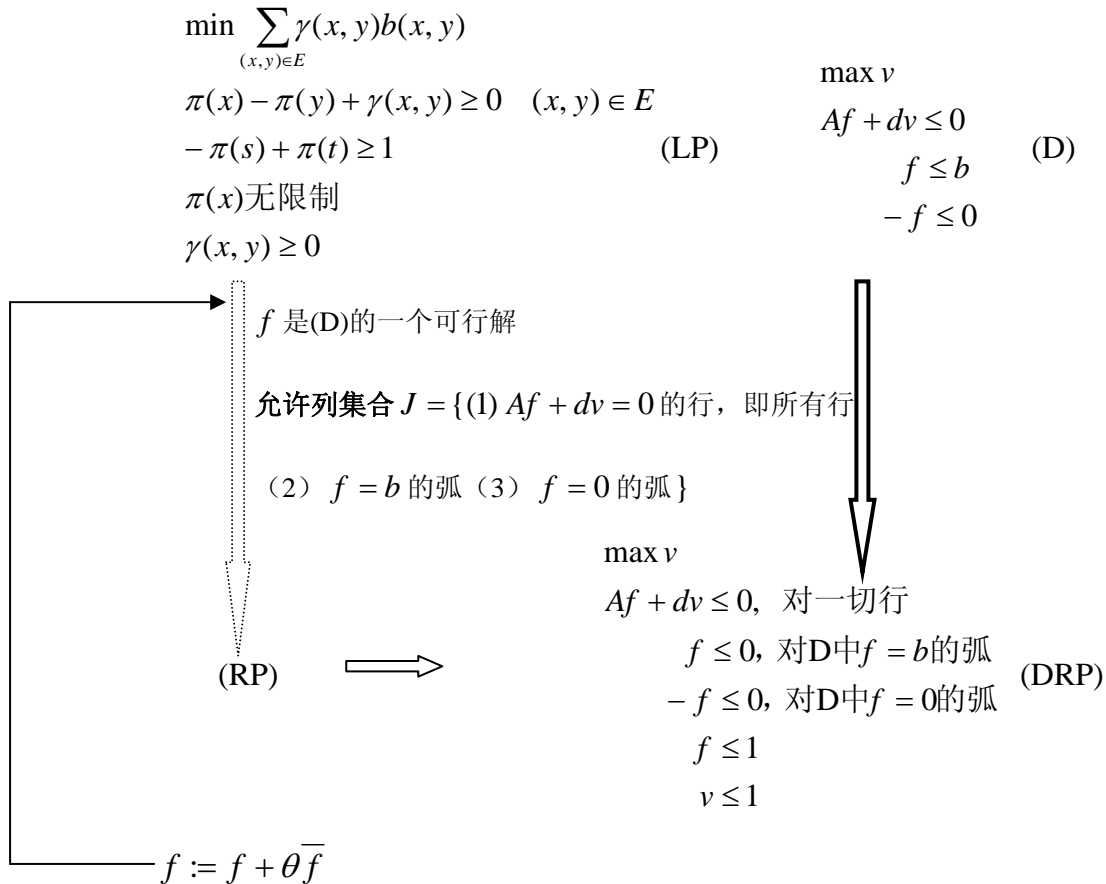
显然,  $Af + dv \leq 0 \Rightarrow Af + dv = 0$ , 即若  $Af + dv \leq 0$ , 则必有  $Af + dv = 0$ , 否则, 若存在节点  $i$  使得  $a_i^T f + d_i v_i < 0$ , 说明节点  $i$  出现了亏空。由于流的守恒, 一个节点出现亏空, 必存在另外的节点出现剩余, 即存在节点  $j$  使得  $a_j^T f + d_j v_j > 0$ , 与  $Af + dv \leq 0$  矛盾。所以最大流问题的数学规划模型可以重写为:

$$\begin{aligned}
& \max v \\
& Af + dv \leq 0 \\
& f \leq b \\
& -f \leq 0
\end{aligned} \tag{D}$$

显然，上述规划问题是一个费用向量平凡的线性规划问题，它的输入数据（容量）出现在右端项。因此，可以组合化右端项，直接把最大流问题的数学规划模型视为为对偶规划，那么相应的子问题仍然应该是一个可达性问题。

$$\begin{aligned}
& \max v \\
& Af + dv \leq 0, \text{ 对一切行} \\
& f \leq 0, \text{ 对D中} f = b \text{ 的弧} \\
& -f \leq 0, \text{ 对D中} f = 0 \text{ 的弧} \\
& f \leq 1 \\
& v \leq 1
\end{aligned} \tag{DRP}$$

原始-对偶算法的过程：



求解(DRP)的解释：

由于  $v \leq 1$ ，所以(DRP)最大值为 1，(DRP)的最优解就是寻找自  $s$  到  $t$  的值为 1 的流，即寻找自  $s$  到  $t$  的一条路，满足：

(1) 对  $D$  中  $f = b$  的弧要求  $f \leq 0$  ——即饱和弧（原来  $f = b$  的弧）是后向弧  
 （ $f \leq 0$ ）

(2) 对  $D$  中  $f = 0$  的弧要求  $f \geq 0$  ——即空弧（原来  $f = 0$  的弧）是前向弧  
 （ $f \geq 0$ ）

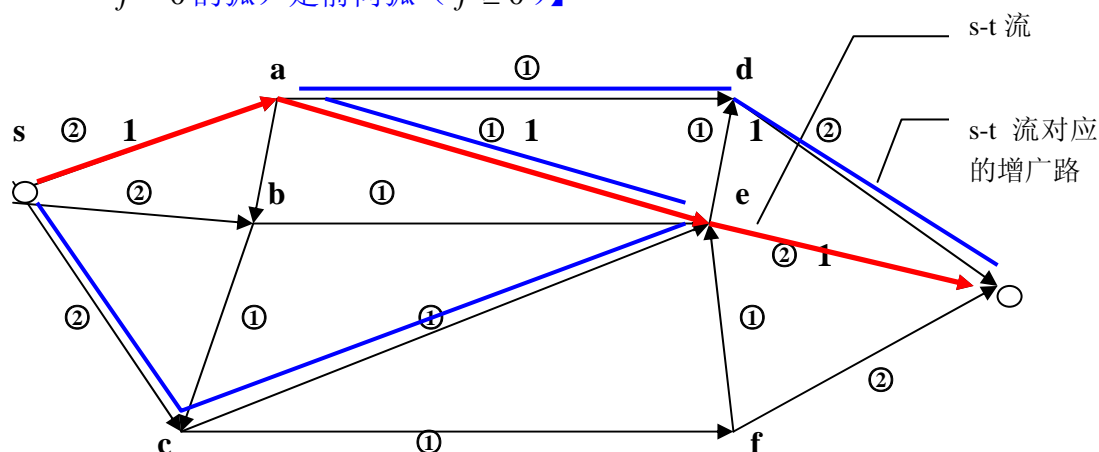
(3) 其它弧可以是任意方向的  
 ——这是一个可达性问题。

- 一旦这样的路找到（求得(DRP)的最优解），那么沿这条路尽可能地增加流的值，即增加到或者某一后向弧的流值为 0（ $f = 0$ ），或者某一前向弧为饱和弧（ $f = b$ ）为止。
- 当这样的路不存在时，互补松弛条件就得到了满足，从而原始-对偶算法终止。

要搜索的路即为下述的增广路：

**定义 5.2:** 给定一个流网络  $N = (s, t, V, E, b)$  和一个  $s-t$  流  $f$ ，一条增广路  $P$  是（不计  $G = (V, E)$  中弧的方向的）无向图中自  $s$  到  $t$  的路，使得：

- (a)  $P$  中每一条前向弧  $(i, j)$  满足  $f(i, j) < b(i, j)$ ，即前向弧是非饱和的【饱和弧（原来  $f = b$  的弧）是后向弧（ $f \leq 0$ ）】
- (b)  $P$  中每一条后向弧  $(i, j)$  满足  $f(i, j) > 0$ ，即后向弧是非空弧【空弧（原来  $f = 0$  的弧）是前向弧（ $f \geq 0$ ）】



所以：求(DRP)的最优解实际上就是寻找增广路。

设当前解对应的允许列集合为：

$$J = \{Af + dv = 0 \text{ 的行, 即所有行, } f = b \text{ 的弧和 } f = 0 \text{ 的弧}\}$$

$\bar{f}$  是按上述搜索得到(DRP)的最优解, 即得到一条增广路  $P$ , 则

$$\bar{f}(i, j) = \begin{cases} 1, (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的前向弧} \\ -1, (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的后向弧} \\ 0, \text{ 其它} \end{cases}$$

根据原始一对偶算法中  $\theta_1$  的计算公式得：

$$\begin{aligned} \theta \leq \theta_1 &= \min \left\{ \begin{array}{l} \min_{\substack{f(i, j) > b(i, j) \\ (i, j) \in P \text{ 为前向弧}}} \{b(i, j) - f(i, j)\}, \\ \min_{\substack{f(i, j) > 0 \\ (i, j) \in P \text{ 为后向弧}}} \left\{ \frac{0 - f(i, j)}{-1} \right\} \end{array} \right\} \\ &= \min_{(i, j) \in P} \begin{cases} b(i, j) - f(i, j), & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的前向弧} \\ f(i, j), & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的后向弧} \end{cases} \end{aligned}$$

新的可行解  $f := f + \theta \bar{f}$  为：

$$f(i, j) := \begin{cases} f(i, j) + \theta, & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的前向弧} \\ f(i, j) - \theta, & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的后向弧} \\ f(i, j), & (i, j) \notin P \end{cases}$$

**求解(DRP)（寻找增广路）的标号算法(Ford-Fulkerson 标号算法)：**

这个方法是从  $s$  起逐步向外扩张标号, 直到  $t$  得到标号（找到(DRP)的最优解且最优值等于 1）或者标号不能再扩张（找到(DRP)的最优解且最优值等于 0）为止：

**第 1 步：**首先给  $s$  标号  $(0, \varepsilon(s))$ , 第一个数字是使得这个点得到表号的前一个节点的代号, 因为  $s$  为发点, 故记为 0。  $\varepsilon(s)$  表示从上一个已标号点到这个标号点的流量的最大允许调整值。  $s$  为发点, 不限制允许调整量, 故  $\varepsilon(s) = \infty$ 。



**第2步：**列出与已标号点相邻的所有未标号的点：

(1) 考虑**前向弧**，即从已标号节点 $i$ 出发的所有弧 $(i, j)$ ：

- (i) 如果是饱和弧，即 $f(i, j) = b(i, j)$ ，不给点 $j$ 标号；
- (ii) 如果是非饱和弧，即 $f(i, j) < b(i, j)$ ，给点 $j$ 标号 $(i, \varepsilon(j))$ ，其中 $i$ 表示 $j$ 点的标号是从 $i$ 点延伸过来的，  

$$\varepsilon(j) = \min\{\varepsilon(i), b(i, j) - f(i, j)\}$$
；——**前向弧是非饱和**

(2) 考虑**后向弧**，即所有指向已标号节点 $i$ 的弧 $(h, i)$ ：

- (i) 如果是空弧，即 $f(h, i) = 0$ ，对 $h$ 点不标号；
- (ii) 如果是非空弧，即 $f(h, i) > 0$ ，则对 $h$ 点标号 $(i, \varepsilon(h))$ ，其中  

$$\varepsilon(h) = \min\{\varepsilon(i), f(h, i)\}$$
；——**后向弧是非空弧**

(3) 如果某未标号点 $k$ 有两个及以上相邻的标号点，为了减少迭代次数，可按(1)、(2)中所述的规则分别计算出现 $\varepsilon(k)$ 的值，并取其中最大的一个标记。

**第3步：**重复第2步，可能出现两种结局：

- (1) 标号过程中断， $t$ 得不到标号，说明(DRP)最大值为0，该网络中不存在增广路，给定的流为最大流。记已标号得节点集合为 $W$ ，未标号的节点集合为 $\bar{W}$ ， $(W, \bar{W})$ 为网络得最小割；
- (2)  $t$ 得到标号，得到(DRP)最大值为1的最优解，用反向追踪法在网络中找出一条从 $s \rightarrow t$ 的由标号点及相应的弧连接而成的增广路。

**第4步：**修改流量，设原来(D)的可行解为 $f$ ，令

$$f := \begin{cases} f + \varepsilon(t), & \text{对增广路上的所有前向弧} \\ f - \varepsilon(t), & \text{对增广路上的所有后向弧} \\ f, & \text{对所有非增广路上的弧} \end{cases}$$

得到(D)的可行解为，即网络上的一个新的可行流 $f$ 。

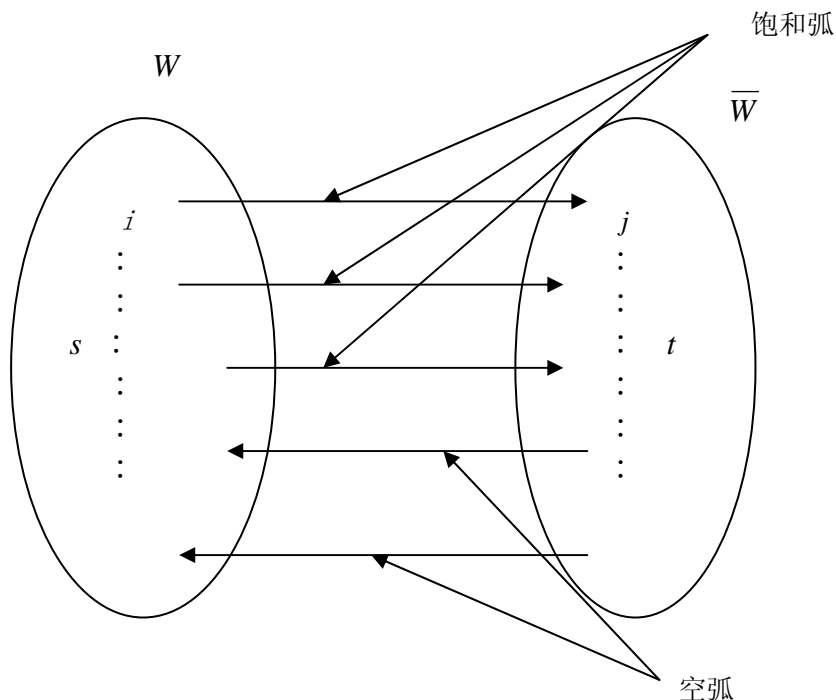
**第5步：**抹掉图上的所有标号，重复第1到第4步，直至图中找不到任何增广路，

即出现第 3 步的结局(1)——(DRP)最大值为 0 为止，这时(D)的可行解  $f$  即为最大流。

**定理 5.6** 当 Ford-Fulkerson 标号算法终止时，必得到最大流。

证明方法 1：由于 Ford-Fulkerson 标号算法是原始一对偶算法的一种具体应用，Ford-Fulkerson 标号算法终止时，(DRP)的最有解为 0，从而必得到(D)的最有解，即必得到最大流。

证明方法 2：当 Ford-Fulkerson 标号算法终止时，某些点已经标号，而其余点未标号。记已标号节点的集合为  $W$ ，未标号节点的集合为  $\bar{W}$ 。则从  $W$  到  $\bar{W}$  的所有弧  $(i, j)$  一定被饱和（否则在检查  $i$  时， $j$  可由  $i$  得到标号），同样地，从  $\bar{W}$  到  $W$  的所有弧  $(j, i)$  一定为空弧（否则在检查  $j$  时， $i$  可由  $j$  得到标号）。因此，根据 **定理 5.7**  $(W, \bar{W})$  是一个最小截，从而这个流是最大流。



#### 四、标号算法的有限性问题

问题：Ford-Fulkerson 标号算法在有限步内结束吗？

1. Ford-Fulkerson 标号算法可能永远不停止：

(1) 当  $b$  是整数时, 算法在有限步终止。因为每一次增广, 流地值至少增加一个单位。最大流一定存在, 设其值为  $v^*$ , 则最多增广  $v^*$  次。

(2) 当  $b$  是有理数时, 算法在有限步终止。

(3) 当  $b$  是无理数时, 算法可能在有限步内不终止。Ford-Fulkerson 给出一个例子, 具有下述性质:

(i) 标号算法在有限步内永远不终止;

(ii) 在增广过程中, 流的值收敛, 但流的极限值  $<$  最大流的值

2. Edmonds 和 Karp 给出了一个修正的标号算法, 算法的迭代步数至多为

$\frac{n^3 - n}{4}$ , 且迭代步数与容量无关。

**思考题:** Ford-Fulkerson 标号算法是原始一对偶算法在最大流问题中的应用, 但原始一对偶算法在有限步内终止, 而 Ford-Fulkerson 标号算法却不能, 矛盾吗? 为什么?