

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:

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

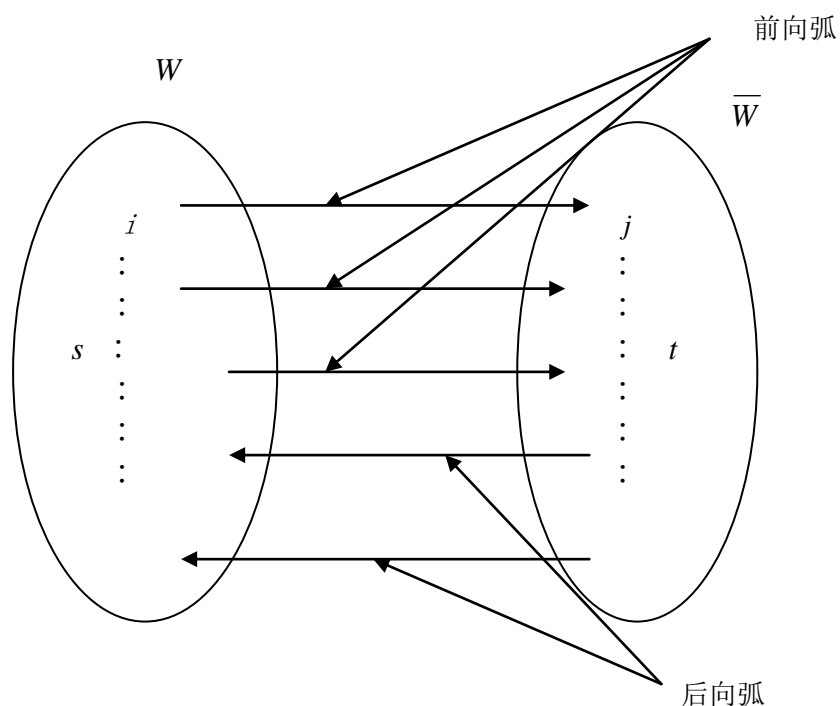
满足上述约束的流 $f(x, y)$ 称为一个 $s-t$ 流。给定一个 $s-t$ 流, 称

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

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:

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



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 $\pi(x) - \pi(y) + \gamma(x, y) = 1 - 0 + 0 = 1 > 0$

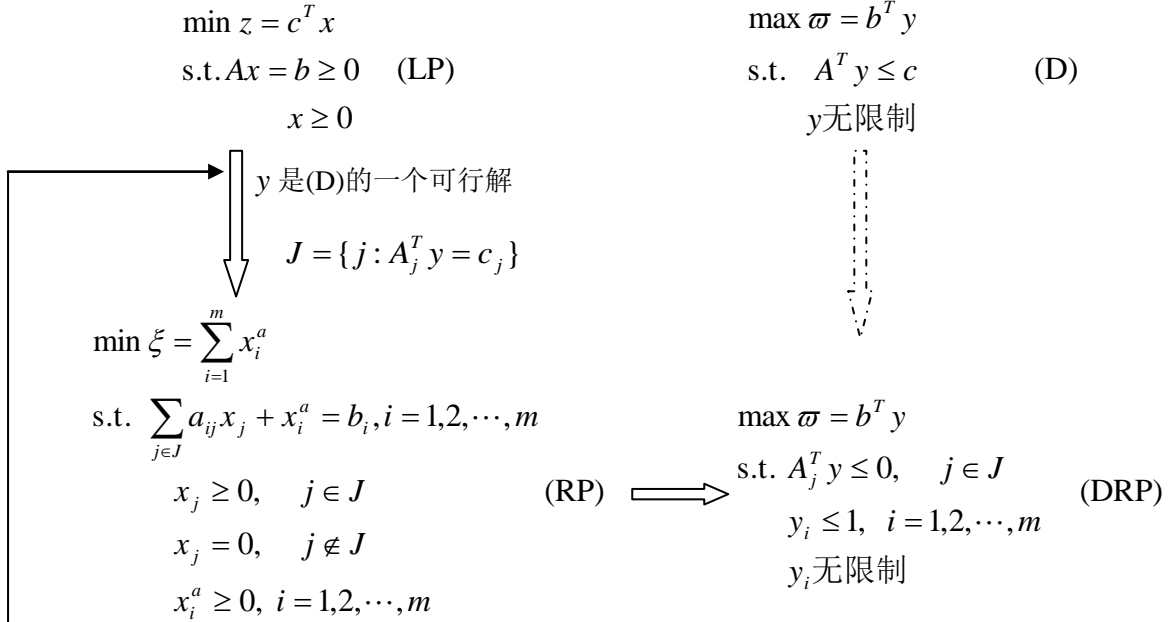
是严格的，因此对应的变量 $f(x, y)$ 必须等于 0；

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



用单纯形类方法求解(RP)，若：

- (RP)的最优值 $\xi_{\text{opt}} = 0$ ，则得到(LP)和(D)的最优值，算法终止；
- (RP)的最优值 $\xi_{\text{opt}} > 0$ ，设 \bar{y} 是(DRP)的最优解，若 $A_j^T \bar{y} \leq 0, j \notin J$ ，则(D)无上界，从而(LP)不可行，算法终止；
- 否则，取

$$\theta \leq \theta_1 = \min_{\substack{A_j^T \bar{y} > 0, \\ j \notin J}} \left\{ \frac{c_j - A_j^T \bar{y}}{A_j^T \bar{y}} \right\}, \quad y := y + \theta \bar{y}$$

2. 最大流问题的原始-对偶算法

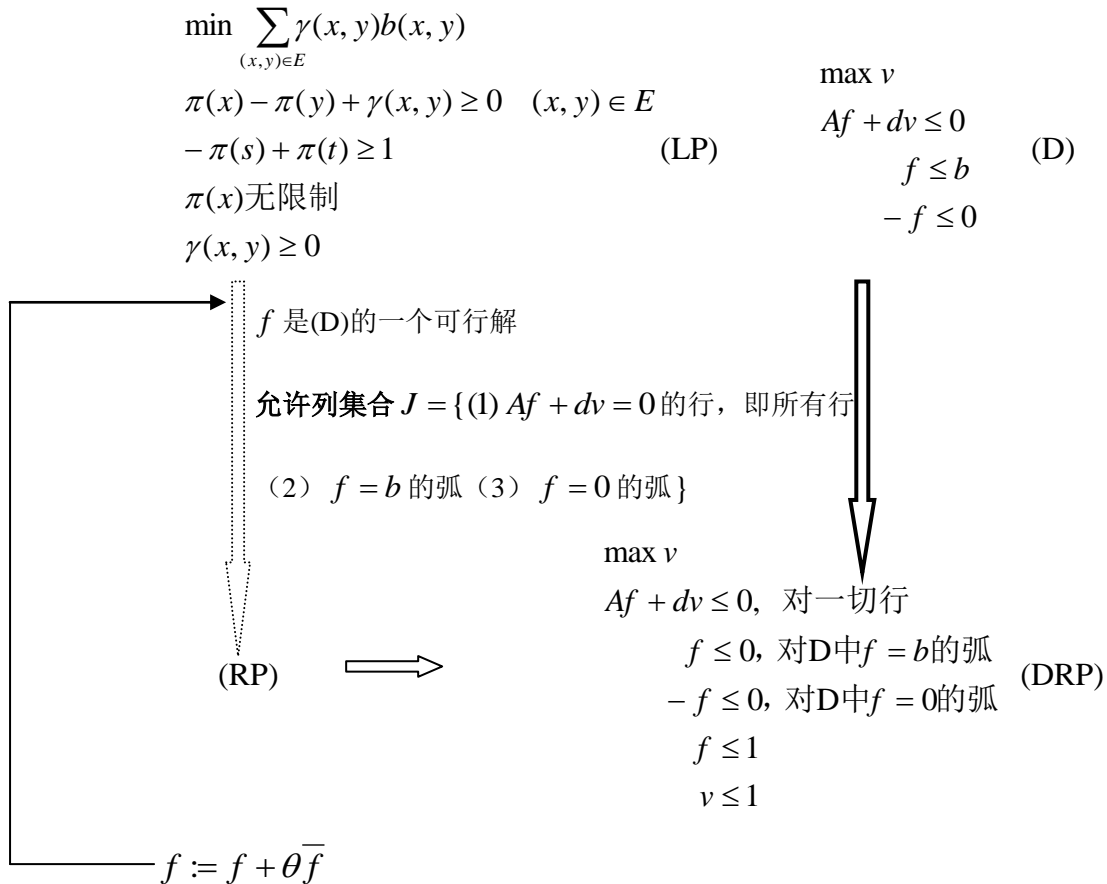
显然， $Af + dv \leq 0 \Rightarrow Af + dv = 0$ ，即若 $Af + dv \leq 0$ ，则必有 $Af + dv = 0$ ，否则，若存在节点 i 使得 $a_i^T f + d_i v_i < 0$ ，说明节点 i 出现了亏空。由于流的守恒，一个节点出现亏空，必存在另外的节点出现剩余，即存在节点 j 使得 $a_j^T f + d_j v_j > 0$ ，与 $Af + dv \leq 0$ 矛盾。所以最大流问题的数学规划模型可以重写为：

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

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
 （ $f \geq 0$ ）

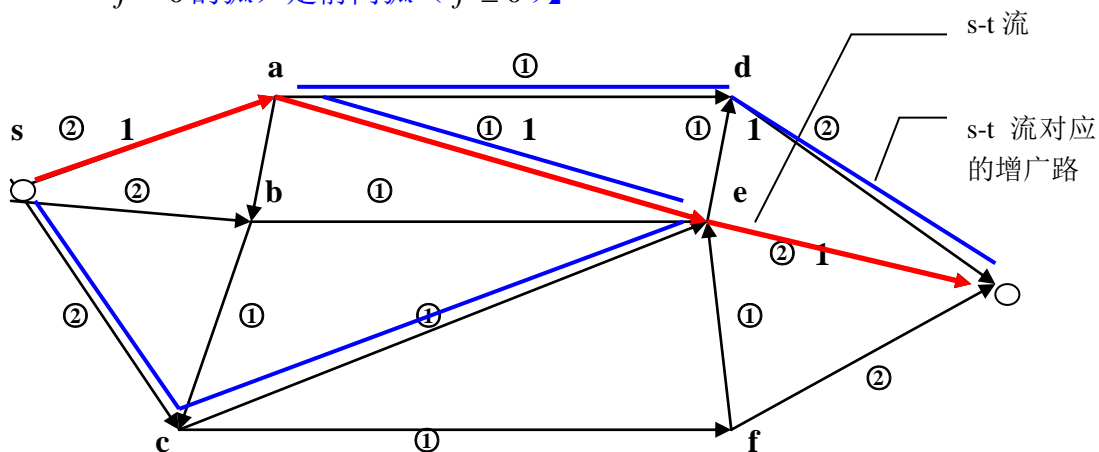
(3) 其它弧可以是任意方向的
 ——这是一个可达性问题。

- 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 θ_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：

$$f(i, j) := \begin{cases} f(i, j) + \theta_1, & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的前向弧} \\ f(i, j) - \theta_1, & (i, j) \text{ 为 } P \text{ 的后向弧} \\ f(i, j), & (i, j) \notin P \end{cases}$$

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 。

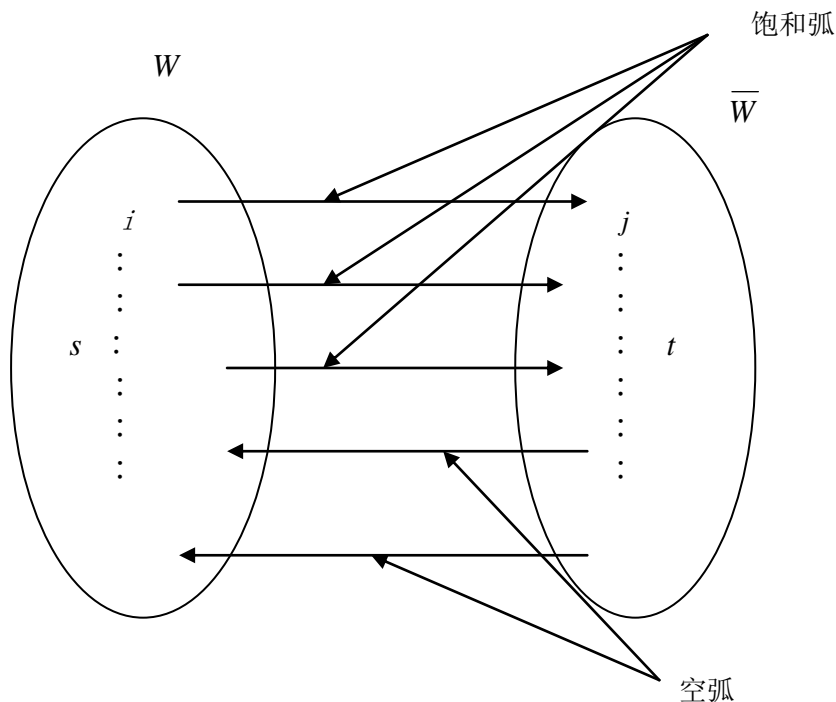
第5步：抹掉图上的所有标号，重复第1到第4步，直至图中找不到任何增广路，

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?