## 运筹学

# 14. 网络分析 (续)

李 力清华大学

Email: li-li@tsinghua.edu.cn

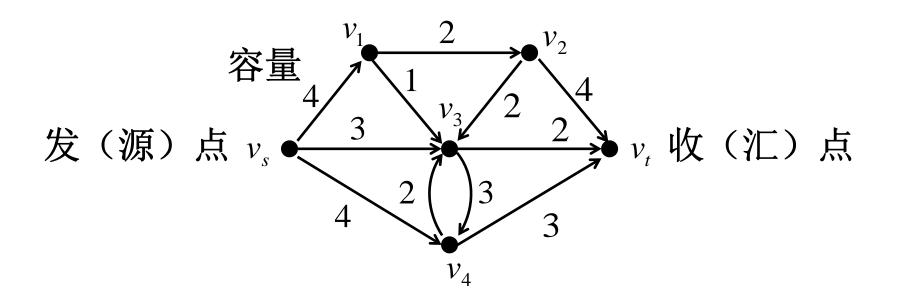
2023.12.

主要内容

最大流 最小费用最大流



#### 例、最大输油量问题



目标: 从发点到收点的总输油量最大

约束: 1) 容量约束,各边流量不大于容量

2) 流量平衡约束,各点进出流量总和相等

#### 容量网络

有向连通图 G = (V, E) 各边  $(v_i, v_j)$  有非负容量  $c_{ij}$ ,仅有一个入次为  $\mathbf{0}$  的点  $v_s$ ,称为发(源)点,仅有一个出次为  $\mathbf{0}$  的点  $v_t$ ,称为收(汇)点,将该网络记为 G = (V, E, C),其中  $C = \{c_{ij}\}$ 

可行流 满足以下流量平衡约束和容量约束的  $X = \{x_{ij}\}$ 

$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} x_{ij} = \sum_{(v_k,v_i)\in E} x_{ki}, \forall v_i \in V, i \neq s,t \quad (流量平衡约束)$$

$$0 \le x_{ij} \le c_{ij}, \forall (v_i, v_j) \in E$$
 (容量约束)

可行流的网络总流量  $W = \sum_{(v_s, v_j) \in E} x_{sj} = \sum_{(v_k, v_t) \in E} x_{kt}$ 

#### 最大流问题

确定使网络总流量达到最大的可行流

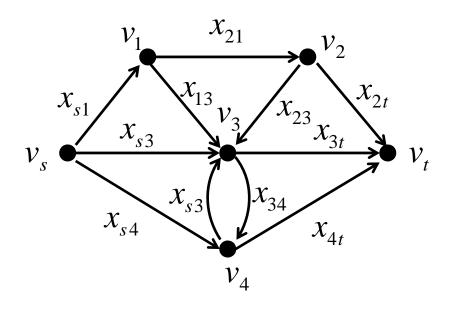
#### 数学规划模型

 $\max W$ 

s.t. 
$$\sum_{(v_i, v_j) \in E} x_{ij} - \sum_{(v_j, v_i) \in E} x_{ji} = \begin{cases} W & \text{if } i = s \\ 0 & \text{if } i \notin \{s, t\} \\ -W & \text{if } i = t \end{cases}$$
$$0 \le x_{ij} \le c_{ij}, \forall (v_i, v_j) \in E$$

是一种特殊的线性规划问题,存在有效的网络优化算法

#### 可利用有向图的关联矩阵表示流量平衡约束



#### 最大流问题的割集

 $\{S,\overline{S}\}$  是 G=(V,E) 的割集,且满足  $v_s \in S, v_t \in \overline{S}$ 

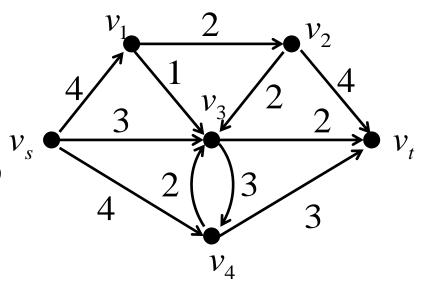
#### 割集容量

割集 $\{S,\overline{S}\}$ 中,所有始点属于S、终点属于 $\overline{S}$ 的边的容量和称为 $\{S,\overline{S}\}$ 的割集容量,记为 $C(S,\overline{S})$ 

例如

$$S = \{v_s\} \Longrightarrow C(S, \overline{S}) = 11$$

$$S = \{v_s, v_3, v_4\} \Longrightarrow C(S, \overline{S}) = 9$$



最小割 具有最小容量的割集

# 对于任意的可行流 $X = \{x_{ij}\}$ 和割集 $\{S, \overline{S}\}$

$$\sum_{\left(v_{i},v_{j}\right)\in E}x_{ij}-\sum_{\left(v_{j},v_{i}\right)\in E}x_{ji}=\begin{cases}W & \text{if} \quad i=s\\ 0 & \text{if} \quad i\notin\left\{s,t\right\} \ 0\leq x_{ij}\leq c_{ij}, \ \forall\left(v_{i},v_{j}\right)\in E\\ -W & \text{if} \quad i=t\end{cases}$$

$$\Rightarrow W = \sum_{v_i \in S} \left( \sum_{(v_i, v_j) \in E} x_{ij} - \sum_{(v_j, v_i) \in E} x_{ji} \right) = \sum_{v_i \in S} \left( \sum_{\substack{v_j \in S \\ (v_i, v_j) \in E}} x_{ij} - \sum_{\substack{v_j \in S \\ (v_j, v_i) \in E}} x_{ji} \right)$$

$$+ \sum_{v_i \in S} \left( \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_i, v_j) \in E}} x_{ij} - \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_j, v_i) \in E}} x_{ji} \right) = \sum_{v_i \in S} \left( \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_i, v_j) \in E}} x_{ij} - \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_i, v_j) \in E}} x_{ji} \right)$$

$$\leq \sum_{v_i \in S} \sum_{v_j \in \overline{S}} x_{ij} \leq C(S, \overline{S})$$

 $(v_i, v_j) \in E$ 

等于割集容量的可行流一定是最大流

#### 可增广链

设 $\mu$  是从 $\nu_s$  到 $\nu_t$  的一条链,定义 $\mu$  的方向为从 $\nu_s$  到 $\nu_t$  的方向,对于 $\mu$ 上的任意边,如果其方向和 $\mu$ 相同则称其为<u>前向边</u>,否则为<u>后向边</u>,用 $\mu^+$  和 $\mu^-$ 分别表示前向边和后向边的集合,如果 $X = \{x_{ij}\}$  是一个可行流,且满足

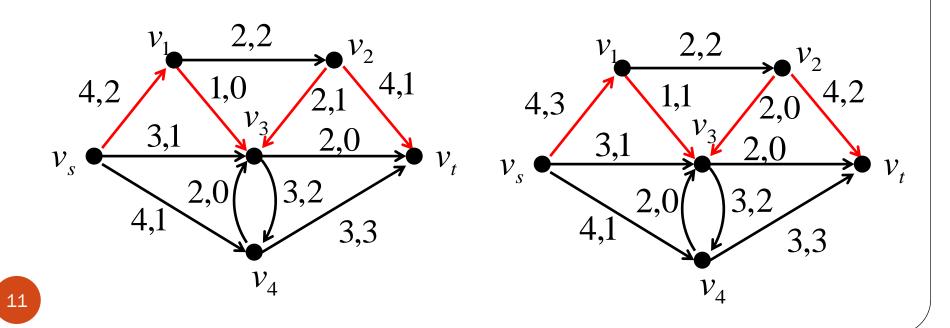
$$x_{ij} < c_{ij}$$
  $\forall (v_i, v_j) \in \mu^+$  (前向边流量可增)  $0 < x_{ij}$   $\forall (v_i, v_j) \in \mu^-$  (后向边流量可减)

则称  $\mu$  是从  $\nu_s$  到  $\nu_t$  (关于 X )的<u>可增广链</u>

例 下图中每对数字第一个是容量,第二个是一个可行 流的流量,下面左图红线是可增广链,右图是对可 增广链的流量进行如下调整得到新的可行流:

前向边流量加1,后向边流量减1

新可行流比原可行流的总流量也加1

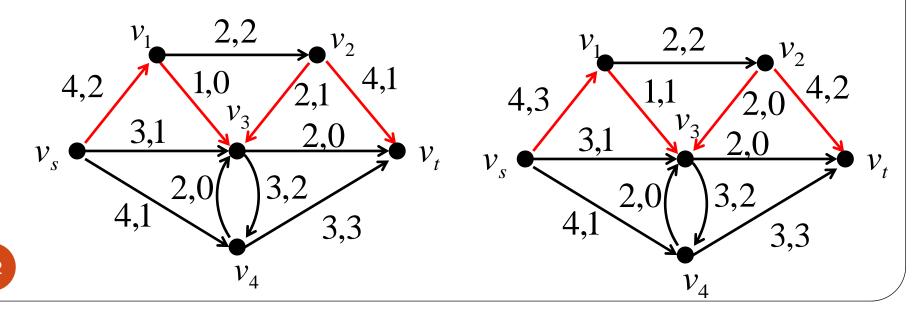


#### 对可增广链流量的一般改进方法

已知条件 
$$x_{ij} < c_{ij} \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^+$$
  $0 < x_{ii} \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^-$ 

$$\diamondsuit \quad \begin{array}{ll}
\delta_{ij} = c_{ij} - x_{ij} & \forall (v_i, v_j) \in \mu^+ \\
\delta_{ij} = x_{ij} - 0 & \forall (v_i, v_j) \in \mu^-
\end{array} \implies \delta = \min_{i,j} \delta_{ij}$$

$$\Rightarrow \hat{x}_{ij} = x_{ij} + \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^+ \\ \hat{x}_{ij} = x_{ij} - \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^- \\ \hat{x}_{ij} = x_{ij} - \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^-$$



#### 整数容量网络沿可增广链增加流量的一个推论

$$C = \{c_{ij}\}$$
 是整数 
$$X = \{x_{ij}\}$$
 是整数 
$$\delta = \min_{i,j} \delta_{ij}$$
 是整数 
$$\delta_{ij} = c_{ij} - x_{ij} \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^+$$
 
$$\delta_{ij} = x_{ij} - 0 \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^-$$

$$\hat{x}_{ij} = x_{ij} + \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^+$$

$$\hat{x}_{ij} = x_{ij} - \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^- \implies \hat{X} = \{\hat{x}_{ij}\} \quad \text{是整数}$$

$$\hat{x}_{ij} = x_{ij}, \forall (v_i, v_j) \notin \mu$$

13

整数容量网络从整数流开始最终得到的是整数流

# 增广链定理:一个可行流是最大流的充要条件是:不存在关于它的可增广链

必要性显然成立,下面证明充分性

用 S 表示有可增广链达到的点集,即,对任意的  $v_k \in S$  , 存在从  $v_s$  到  $v_k$  的链,满足以下条件:

如果  $(v_i, v_j)$  与链的方向相同,则  $0 \le x_{ij} < c_{ij}$  如果  $(v_i, v_j)$  与链的方向相反,则  $0 < x_{ij} \le c_{ij}$ 

用  $\overline{S}$  表示 S 的补集,不存在可增广链  $\Rightarrow v_t \in \overline{S}$ 

由 S 的定义可知,对于任意的  $v_i \in S, v_j \in \overline{S}$ 

如果  $(v_i, v_j) \in E$  , 一定有  $x_{ij} = c_{ij}$  , 否则  $v_j \in S$ 

如果  $(v_j, v_i) \in E$  , 一定有  $x_{ji} = 0$  , 否则  $v_j \in S$ 

由以上关系可得

$$W = \sum_{v_i \in S} \left( \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_i, v_j) \in E}} x_{ij} - \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_j, v_i) \in E}} x_{ji} \right) = \sum_{\substack{v_i \in S \\ (v_i, v_j) \in E}} \sum_{\substack{v_j \in \overline{S} \\ (v_i, v_j) \in E}} c_{ij} = C(S, \overline{S})$$

由于任何可行流的流量 轮 都满足

$$\hat{W} \le C(S, \overline{S})$$

\_所以 X 是最大流

由增广链定理的证明过程可得以下定理

最大流一最小割定理: 对于任何容量网络 G = (V, E, C),从 $v_s$ 到 $v_t$ 的最大流的流量等于分割 $v_s$ 和 $v_t$ 的最小割集的容量

理由 
$$\hat{W} \leq C(S, \overline{S}) = W \leq C(S', \overline{S}')$$

其中  $\hat{w}$ 是任意可行流的流量,  $(S', \bar{S}')$  是任意分割  $v_s$  和  $v_t$  的割集

#### 求解最大流问题的基本方法

产生可行流 → 寻找可增广链 → 改进可行流 寻找可增广链的基本途径

首先令  $S = \{v_s\}$ , 用  $\overline{S}$  表示其补集

检查割集  $\{S,\overline{S}\}$ ,如果其中有可增广边(前向可增,后向可减),将相应边属于  $\overline{S}$  的点移入 S,然后对新的割集继续找可增广边,直到  $v_t \in \overline{S}$  如果割集  $\{S,\overline{S}\}$ 不含可增广边,当前可行流已是

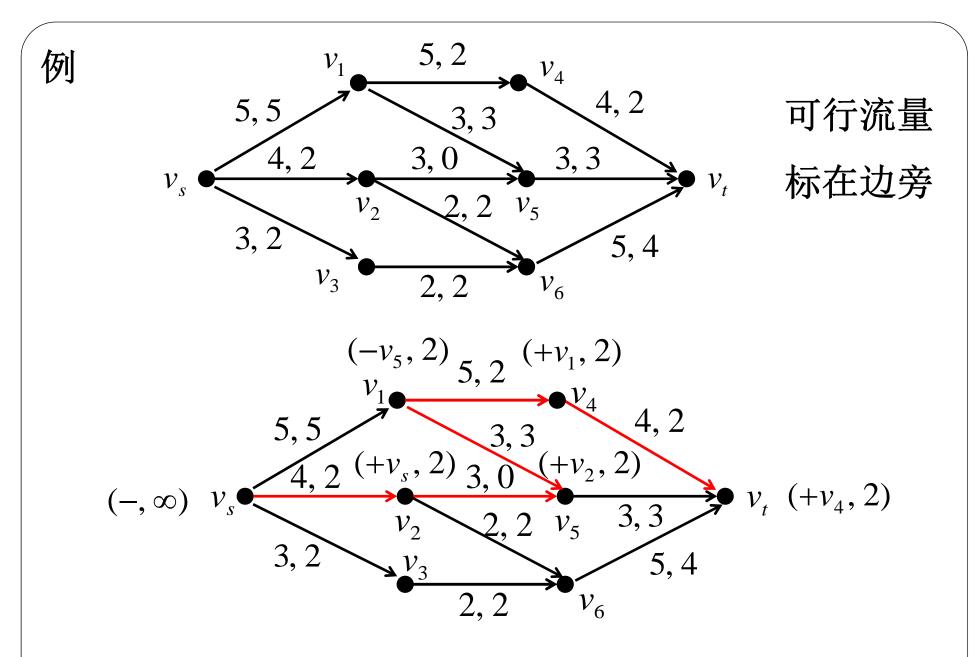
最大流

#### 求最大流的标号算法(Ford-Fulkerson算法)

选定初始可行流

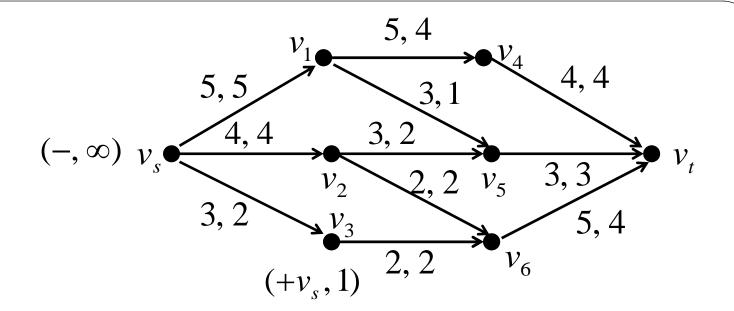
给vs标号

选择已标号未检查的点,对其邻点进行标号如果已标号点没有未标号邻点,标记为已检查点如果能标记到  $\nu_{t}$ ,构造可增广链,改进可行流如果所有点都已检查,停止,构造最小割

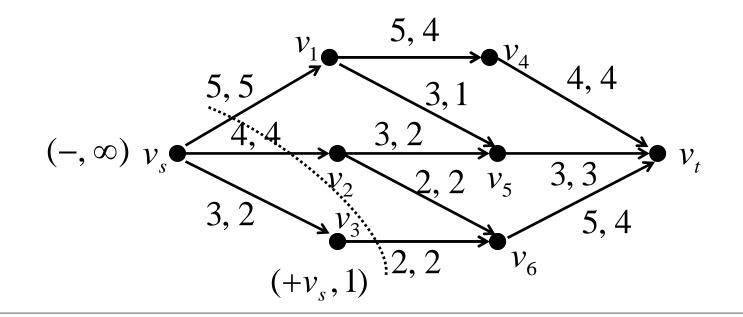


得到可增广链(红线),据此可改进当前可行流

#### 继续标号



所有已标号点均为已检查点,停止,构造最小割

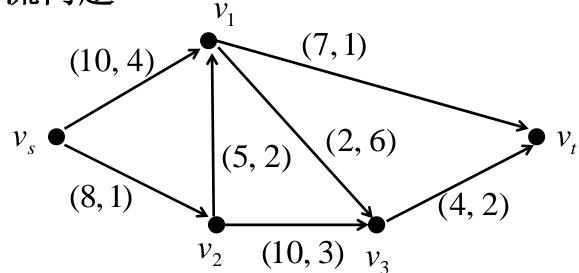


整流定理:整数容量网络存在其所有流量都是整数的最大流

理由: 从零流开始,每次按照标号算法改进后的可行流的所有流量一定还是整数

最小费用最大流问题

#### 例、最小费用流问题



#### 括号内第一个数字是容量,第二个是单位流量费用

目标: 从发点到收点的总的流量费用最小

约束: 1) 容量约束,各边流量不大于容量

- 2) 流量平衡约束,各点进出流量总和相等
- 3) 从发点到收点的总流量为w

#### 最小费用流问题的一般提法

容量网络 G = (V, E, C) 的每边另外赋值非负的单位流量费用  $d_{ij}$ ,  $\forall (v_i, v_j) \in E$ ,记为G = (V, E, C, D),给定从  $v_s$  到  $v_t$  的总流量 w ,要求一个总流量等于 w 的可行流  $X = \{x_{ii}\}$  使得总费用

$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}x_{ij}$$

达到最小,特别是,如果给定总流量等于最大流, 所求问题称为<u>最小费用最大流问题</u> 数学规划模型

$$\min \sum_{(v_i,v_i)\in E} d_{ij}x_{ij}$$

s.t. 
$$\sum_{(v_i, v_j) \in E} x_{ij} - \sum_{(v_j, v_i) \in E} x_{ji} = \begin{cases} w & \text{if } i = s \\ 0 & \text{if } i \notin \{s, t\} \\ -w & \text{if } i = t \end{cases}$$
$$0 \le x_{ij} \le c_{ij}, \forall (v_i, v_j) \in E$$

列向量形式

$$\min \sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}x_{ij}$$

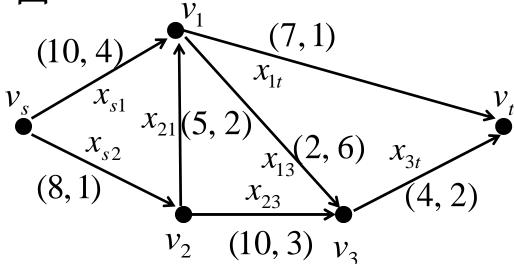
$$\text{s.t.} \quad \sum_{(v_i, v_j) \in E} P_{ij} x_{ij} = \vec{w}$$

$$0 \le x_{ij} \le c_{ij}, \forall (v_i, v_j) \in E$$

其中 $P_{ii}$  的第 $v_i$  行等于1,第 $v_i$ 行等于-1,其余都等于零

或 的第1行等于 w,最后一行等于 -w,其余都等于零

### 例、G = (V, E, C, D)如下图



#### 数学规划模型

min 
$$D^{T}X$$

$$\begin{pmatrix}
1 & 1 & & & & & \\
-1 & & 1 & 1 & -1 & & & \\
& & -1 & & & 1 & 1 & & \\
& & & -1 & & & -1 & 1 & \\
& & & & & & -1 & & & -1
\end{pmatrix} X = \vec{w}$$
s.t.
$$0 < Y < C$$

其中  $X = (x_{s1}, x_{s2}, x_{13}, x_{1t}, x_{21}, x_{23}, x_{3t})^T$ , D 和 C 为相应系数向量

最小费用最大流问题的启发式算法

# 网络流量 W < w , 如何满足流量要求?

已知条件: X 是最大流问题的一个可行流 (满足所有中间节点的流量平衡条件和容量约束) 例如:  $x_{ii} = 0, \forall (v_i, v_i) \in E$ 

X 是最大流的充要条件(增广链定理): 不存在关于 X 的可增广链

可以采用的方法:

寻找关于 *X* 的可增广链,如果找不到, *X* 已 经是最大流,原问题不可行,否则增加流量

假设  $\mu$  是从  $\nu_s$  到  $\nu_t$  关于 X 的可增广链,用  $\mu^+$  表示其前向边的集合,  $\mu^-$  表示后向边的集合,用 W 表示当前的总流量。

如果沿该增广链增加流量 $\sigma$ ,由容量约束知

$$\sigma = \min \left\{ \min_{(v_i, v_j) \in \mu^+} c_{ij} - x_{ij}, \min_{(v_i, v_j) \in \mu^-} x_{ij} \right\}$$

由于增加后的总流量为  $W + \sigma$ ,应满足  $W + \sigma \le w$  所以最终选用的流量增加值应该为

$$\mathcal{S} = \min\{w - W, \sigma\} = \min\left\{w - W, \min_{(v_i, v_j) \in \mu^+} c_{ij} - x_{ij}, \min_{(v_i, v_j) \in \mu^-} x_{ij}\right\}$$

# 沿 $\mu$ 对 X 进行调整获得新的流量 $\overline{X} = \{\overline{x}_{ij}\}$ ,则

$$\overline{x}_{ij} = x_{ij} + \delta , \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^+$$

$$\overline{x}_{ij} = x_{ij} - \delta , \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu^-$$

$$\overline{x}_{ij} = x_{ij} , \quad \forall (v_i, v_j) \in E - \mu^+ \cup \mu^-$$

## 流量调整前后原目标函数的改变为

$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}\overline{x}_{ij} - \sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}x_{ij} = \left(\sum_{(v_i,v_j)\in \mu^+} d_{ij} - \sum_{(v_i,v_j)\in \mu^-} d_{ij}\right)\delta$$

$$\mathcal{L} \quad d(\mu) = \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^+} d_{ij} - \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^-} d_{ij}$$

d(μ)是沿 μ 增加单位流量的费用, 称为 μ 的费用 直观想法:选择费用最小的可增广链增加总流量

# 根据前面的讨论可形成下面的最小费用流算法:

- 1)  $\diamondsuit X = \{x_{ij}\}, x_{ij} = 0, \forall (v_i, v_j) \in E, W = 0$
- 2) 如果 W = w ,停止,否则求出费用  $d(\mu)$  最小的可增广链  $\mu$ (如果没有可增广链,停止)
- 4) 用  $\overline{X}$  替换 X,  $W+\delta$  替换 W, 回到 2)

# 对前面的最小费用流算法要解决的问题

1) 理论问题

算法停止于 W = w 时所产生的 X 是否是最小 费用流问题的解?

2) 实现问题

如何方便地求出费用  $d(\mu)$  最小的可增广链?

最小费用最大流问题的对偶算法

#### 利用KKT定理得到最小费用流问题最优解的充要条件

原问题 min 
$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}x_{ij}$$
s.t. 
$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} P_{ij}x_{ij} = \vec{w}, \quad -x_{ij} \le 0, \quad x_{ij} - c_{ij} \le 0, \quad \forall \left(v_i,v_j\right) \in E$$

拉格朗日函数 
$$L(X, \vec{z}, \vec{\lambda}, \vec{\mu})$$

$$= \sum_{(v_i, v_j) \in E} \left( d_{ij} + \vec{z}^T P_{ij} - \lambda_{ij} + \mu_{ij} \right) x_{ij} - \vec{z}^T \vec{w} - \sum_{(v_i, v_j) \in E} \mu_{ij} c_{ij}$$

梯度条件 
$$d_{ij} + \vec{z}^T P_{ij} - \lambda_{ij} + \mu_{ij} = 0, \forall (v_i, v_j) \in E$$

互补松弛条件  $\lambda_{ij}x_{ij}=0$ ,  $\mu_{ij}\left(c_{ij}-x_{ij}\right)=0$ ,  $\forall\left(v_{i},v_{j}\right)\in E$ 

结论:可行流  $X = \{x_{ij}\}$  是最小费用流问题最优解的充要条件是,存在  $\bar{z}$  ,  $\bar{\lambda} \ge 0$  和  $\bar{\mu} \ge 0$  一起满足

$$d_{ij} + \vec{z}^T P_{ij} - \lambda_{ij} + \mu_{ij} = 0, \quad \forall (v_i, v_j) \in E$$

$$\lambda_{ij}x_{ij} = 0, \quad \mu_{ij}\left(c_{ij} - x_{ij}\right) = 0, \quad \forall \left(v_i, v_j\right) \in E$$

等价条件: 存在  $\vec{z}$  和  $\vec{\mu} \ge 0$  一起满足

$$d_{ij} + z_i - z_j + \mu_{ij} \ge 0, \ \forall (v_i, v_j) \in E$$

消去  $\lambda_{ij}$ 

$$x_{ij}(d_{ij} + z_i - z_j + \mu_{ij}) = 0, \ \mu_{ij}(c_{ij} - x_{ij}) = 0, \ \forall (v_i, v_j) \in E$$

#### 利用线性规划对偶理论得到最优解的充要条件

原问题 min 
$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} d_{ij}x_{ij}$$

s.t. 
$$\sum_{(v_i,v_j)\in E} P_{ij}x_{ij} = \vec{w}, \quad x_{ij} \ge 0, \quad c_{ij} - x_{ij} \ge 0, \quad \forall (v_i,v_j) \in E$$

对偶问题 
$$\max (z_t - z_s) w - \sum_{(v_i, v_j) \in E} c_{ij} \mu_{ij}$$

s.t. 
$$d_{ij} + z_i - z_j + \mu_{ij} \ge 0$$
,  $\mu_{ij} \ge 0$ ,  $\forall (v_i, v_j) \in E$ 

其中  $z_s, z_i, z_t$  分别是  $v_s, v_i, v_t$  的等式约束的对偶变量

原对偶可行解互补松弛条件(最优解充要条件)

$$x_{ij} (d_{ij} + z_i - z_j + \mu_{ij}) = 0, \ \mu_{ij} (c_{ij} - x_{ij}) = 0, \ \forall (v_i, v_j) \in E$$

# 互补松弛定理: 可行流 $X = \{x_{ij}\}$ 是原问题最优解的充要条件是,存在等式约束的对偶变量 $\vec{z} = \{z_i\}$ 满足

$$\begin{cases} x_{ij} = 0 & \forall d_{ij} + z_i - z_j > 0 \\ x_{ij} = c_{ij} & \forall d_{ij} + z_i - z_j < 0 \end{cases}$$

充分性: 取  $\mu_{ij} = \max\{0, -(d_{ij} + z_i - z_j)\}$  满足互补松弛条件

必要性: 
$$d_{ij} + z_i - z_j > 0 \Rightarrow d_{ij} + z_i - z_j + \mu_{ij} > 0 \Rightarrow x_{ij} = 0$$

$$d_{ij} + z_i - z_j < 0 \Rightarrow \mu_{ij} > 0 \Rightarrow x_{ij} = c_{ij}$$

术语:记  $\sigma_{ij}(\vec{z}) = d_{ij} + z_i - z_j$ ,称其为边 $(v_i, v_j)$ 的<u>简化成本</u>

利用互补松弛定理求解最小费用流问题的一种途径

首先确定一对 (X, z) 满足以下条件:

- 1) 容量约束  $0 \le x_{ij} \le c_{ij}, \forall (v_i, v_j) \in E$
- 2) 中间结点等式约束  $\sum_{(v_i,v_j)\in E} x_{ij} \sum_{(v_j,v_i)\in E} x_{ji} = 0$ ,  $\forall i \notin \{s,t\}$
- 3) 总流量不超过给定流量  $\sum_{(v_s,v_j)\in E} x_{sj} = \hat{w} \leq w$
- **4**) 互补松弛条件  $x_{ij} = 0, \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) > 0; x_{ij} = c_{ij}, \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) < 0$

例如  $x_{ij} = 0$ ,  $\forall (v_i, v_j) \in E$ ,  $z_i = 0$ ,  $\forall v_i \in V$  满足以上条件 然后找可增广链,<u>在满足上述条件的前提下</u>增加总流量

 $(v_i, v_j) \in E$  为增广边,增广前后的流量为  $x_{ij}$  和  $x'_{ij}$  ,满足

增广前 
$$\begin{cases} x_{ij} = 0 & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) > 0 \\ x_{ij} = c_{ij} & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) < 0 \end{cases}$$
 增广后 
$$\begin{cases} x'_{ij} = 0 & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) > 0 \\ x'_{ij} = c_{ij} & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) < 0 \end{cases}$$

增广前后只能出现两种情况: 1)  $x_{ij} < x'_{ij}$ ; 2)  $x_{ij} > x'_{ij}$ 

第1种情况必有  $x_{ij} < c_{ij}$  ,  $x'_{ij} > 0$  , 只有  $\sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$  满足条件

第2种情况必有  $x_{ij} > 0$  ,  $x'_{ij} < c_{ij}$  , 只有  $\sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$  满足条件

结论: 当且仅当  $\sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$  时,其边可用做增广边

术语约定:以后把简化成本为零的可增广边称为可用边

实现前述途径要解决的关键问题:

对于任意给定的可行流 $\{x_{ij}\}$ ,如何调整对偶向量 $\overline{z}$ ,确定一条由可用边组成的可增广链

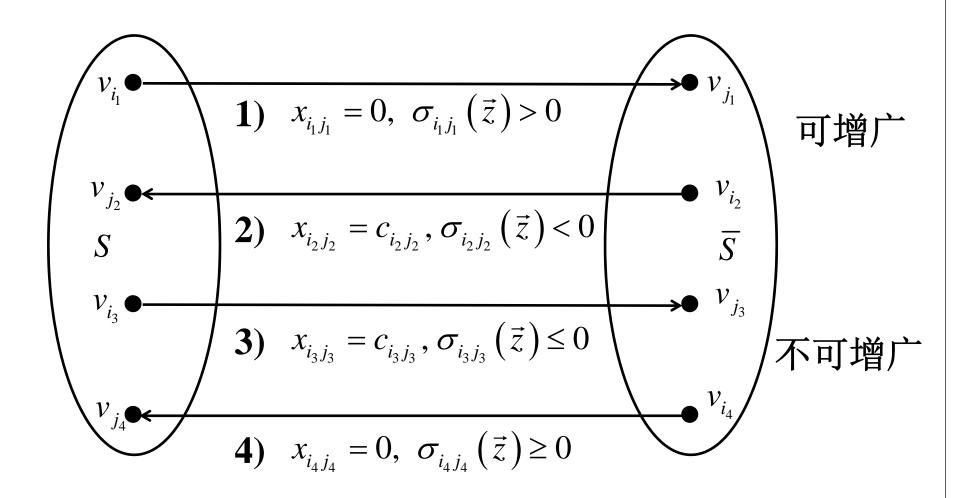
解决问题的基本想法:

首先令  $S = \{v_s\}$  ,用  $\overline{S}$  表示其补集

如果割集  $\{S, \overline{S}\}$  不含可增广边(前向可增,后向可减) 当前流已是最大流,原问题无解

如果割集  $\{S,\overline{S}\}$  中有可增广边,调整  $\overline{z}$  获得可用边(若有这样的边无须调整),然后增加 S

# 没有可用边的割集 $\{S,\overline{S}\}$ 中所有边的情况



注意:不会有 $0 < x_{ij} < c_{ij}$ 的边,否则有可用边

保持属于S 的对偶变量不变,将属于 $\overline{S}$  的对偶变量加 1 即令  $z_i' = z_i$ ,  $\forall v_i \in S$ ,  $z_i' = z_i + 1$ ,  $\forall v_i \in \overline{S}$  ,割集  $\{S, \overline{S}\}$  中所有边的简化成本  $\sigma_{ij}(\overline{z}') = d_{ij} + z_i' - z_j'$  的改变情况如下:

**1)** 
$$x_{i_1j_1} = 0, \ \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}) > 0 \implies \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}') = \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}) - 1 \ge 0$$

2) 
$$x_{i_2j_2} = c_{i_2j_2}, \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}) < 0 \implies \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}') = \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}) + 1 \le 0$$

3) 
$$x_{i_3j_3} = c_{i_3j_3}, \sigma_{i_3j_3}(\vec{z}) \le 0 \implies \sigma_{i_3j_3}(\vec{z}') = \sigma_{i_3j_3}(\vec{z}) - 1 < 0$$

**4)** 
$$x_{i_4j_4} = 0, \ \sigma_{i_4j_4}(\vec{z}) \ge 0 \implies \sigma_{i_4j_4}(\vec{z}') = \sigma_{i_4j_4}(\vec{z}) + 1 > 0$$

不在割集中的所有边的简化成本显然不变

结论:<u>以上操作可以保持</u> 互补松弛条件不变!

$$x_{ij} = 0, \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) > 0;$$
$$x_{ij} = c_{ij}, \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) < 0$$

## 注意可增广边的简化成本改变情况

**1)** 
$$x_{i_1j_1} = 0, \ \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}) > 0 \implies \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}') = \sigma_{i_1j_1}(\vec{z}) - 1 \ge 0$$

2) 
$$x_{i_2j_2} = c_{i_2j_2}, \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}) < 0 \implies \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}') = \sigma_{i_2j_2}(\vec{z}) + 1 \le 0$$

如果有 
$$\sigma_{i_1j_1}(\vec{z})=1$$
, 则有  $\sigma_{i_1j_1}(\vec{z}')=0$  如果有  $\sigma_{i_2j_2}(\vec{z})=-1$ , 则有  $\sigma_{i_2j_2}(\vec{z}')=0$ 

出现上述任何一种情况都可得到可用边,如果上述情况都没有出现,则继续保持

1) 
$$x_{i_1j_1} = 0$$
,  $\sigma_{i_1j_1}(\vec{z}') > 0$  2)  $x_{i_2j_2} = c_{i_2j_2}$ ,  $\sigma_{i_2j_2}(\vec{z}') < 0$ 

此时可以继续上述操作,将属于 $\bar{s}$  的对偶变量加 1

### 上述操作的次数有个上限,这就是

$$\eta = \left| \sigma_{ij}(\vec{z}) \right| = \min \left\{ \left| \sigma_{ij}(\vec{z}) \right| \right| \text{ s.t. } \left( v_i, v_j \right) \in \hat{E} \right\}$$

其中  $\hat{E}$  表示割集  $\{S, \overline{S}\}$  中所有可增广边的集合,当操作进行了 $\eta$  次以后,一定得到  $\sigma_{\hat{i}\hat{j}}(\bar{z})=0$  的可增广边  $\left(\nu_{\hat{i}},\nu_{\hat{j}}\right)$ 

基于以上分析,可以一次完成上述 η 次操作,即令

$$z'_{i} = z_{i} \qquad \forall v_{i} \in S$$
$$z'_{i} = z_{i} + \eta \quad \forall v_{i} \in \overline{S}$$

结论: 按以上公式得到的  $\overline{z}$  不仅能够保持互补松弛条件 不变,且能得到  $\sigma_{\hat{i}}(\overline{z})=0$  的可增广边 $(v_{\hat{i}},v_{\hat{j}})$ 

## 保持互补松弛条件的增广方法总结

- 1) 令  $S = \{v_s\}$ ,用 $\bar{S}$ 表示其补集
- 2) 如果割集  $\{S,\bar{S}\}$  中没有可增广边,停止(原问题没有可行解),否则用  $\hat{E}$  表示其所有可增广边的集合
- 3) 由下式决定 $\eta$  和  $\left(v_{\hat{i}},v_{\hat{j}}\right)$

$$\eta = \left| \sigma_{ij}(\vec{z}) \right| = \min \left\{ \left| \sigma_{ij}(\vec{z}) \right| \right| \text{ s.t. } \left( v_i, v_j \right) \in \hat{E} \right\}$$

- **4)** 对所有  $v_i \in \overline{S}$  用  $z_i + \eta$  替换
- 5) 令 $v = \overline{S} \cap \{v_i, v_j\}$ ,用 $S \cup \{v\}$  和 $\overline{S} \setminus \{v\}$  分别替换S 和 $\overline{S}$
- 6)如果 *s* 是空集(已产生可用边组成的可增广链),停止,否则回到 2)继续迭代

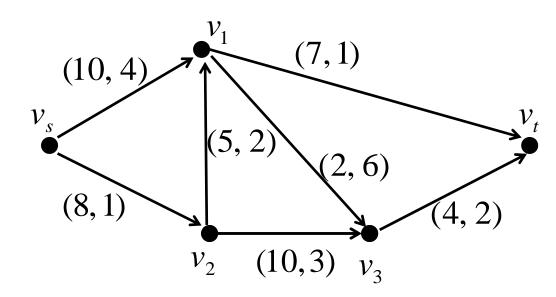
## 例、求解右下图所示 w=11 的最小费用流问题

#### 初值:

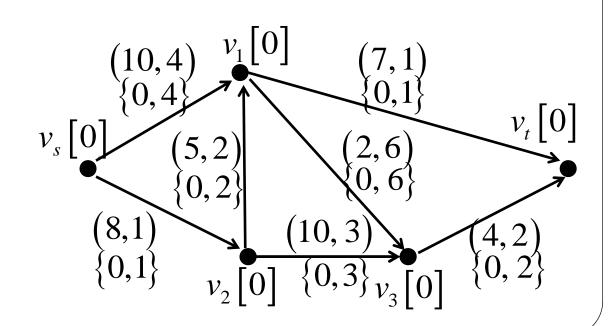
$$z_{i} = 0, \forall v_{i} \in V$$

$$\sigma_{ij}(\vec{z}) = d_{ij}$$

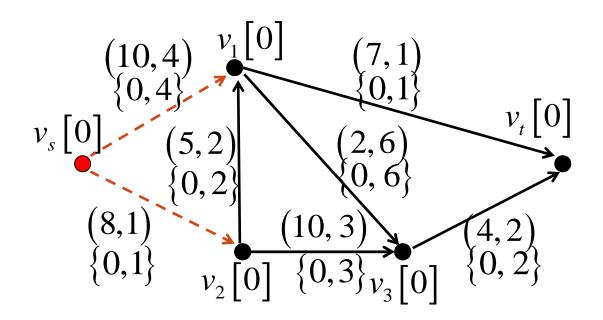
$$x_{ij} = 0, \forall (v_{i}, v_{j}) \in E$$



右图的中括号数字 为 $z_i$ ,大括号的数 字依次为  $x_{ij}$ ,  $\sigma_{ij}(\vec{z})$ 

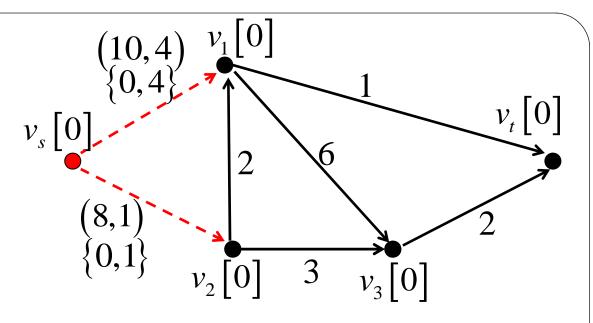


令  $S = \{v_s\}$  ,用红点表示属于 S 的点,黑点为  $\bar{S}$  的点,用红虚线表示割集  $\{S,\bar{S}\}$  的可增广边,如下图所示



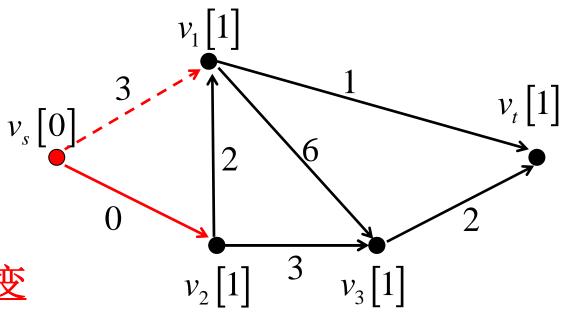
可以看出,此时没有可用边

右图仅保留了对偶 变量和部分边简化 成本(边旁数字)

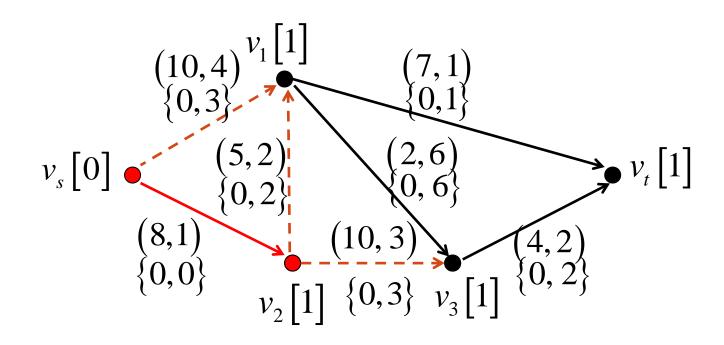


对所有  $v_j \in \overline{S}$ , 将  $z_j$ 换成  $z_j + \min\{4,1\}$  可得到右边的对偶变量和简化成本,出现可用边(用红实线表示),注意

非割集边简化成本不变

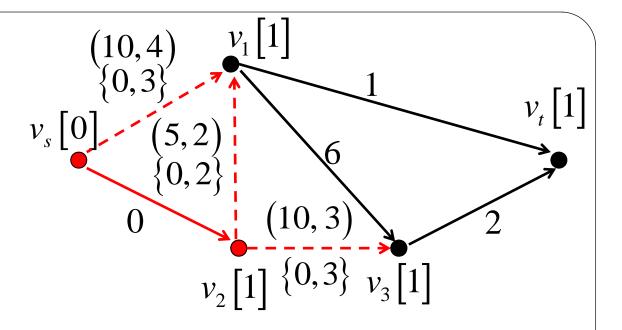


## 用替换后的S、 $\bar{z}$ 和 $\sigma_{ij}(\bar{z})$ 得到新图如下

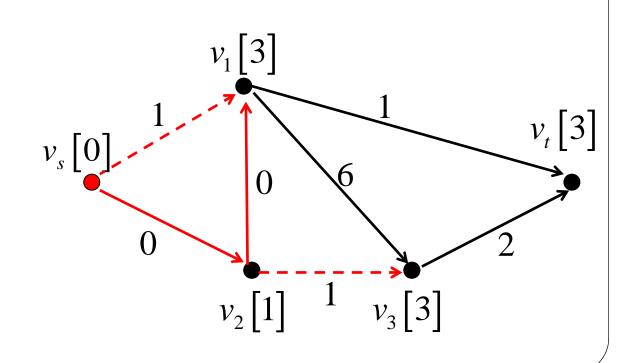


此时仍然有可增广边,但没有可用边

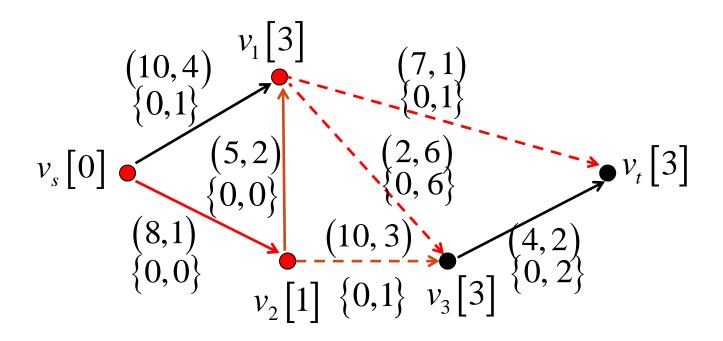
右图为新对偶变量和部分边简化成本



对所有 $v_j \in \overline{S}$ ,将 $z_j$ 换成 $z_j + \min\{3,2,3\}$ 可得到右边的对偶 变量和简化成本, 出现新的可用边

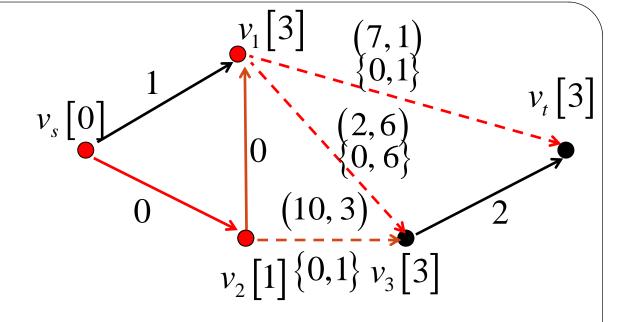


## 再用替换后的S、 $\vec{z}$ 和 $\sigma_{ij}(\vec{z})$ 得到新图如下

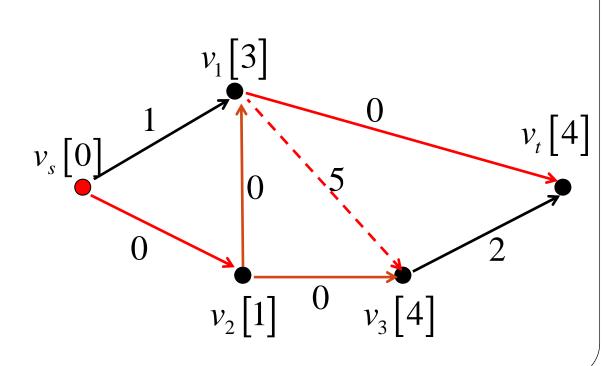


此时仍然有可增广边,但没有可用边

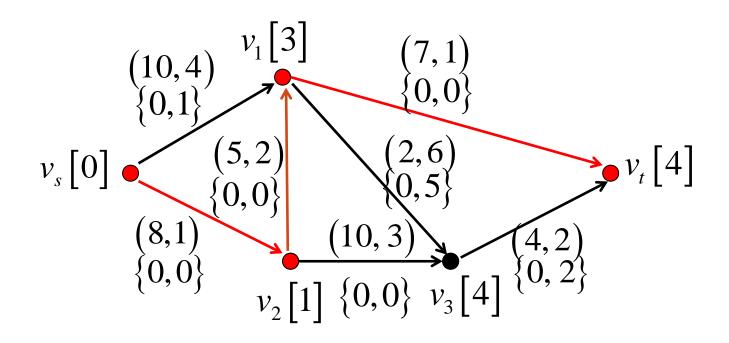
右图为新对偶变量和部分边简化成本



对所有 $v_j \in \overline{S}$ ,将 $z_j$ 换成 $z_j + \min\{1,6,1\}$ 可得到右边的对偶 变量和简化成本, 出现新的可用边

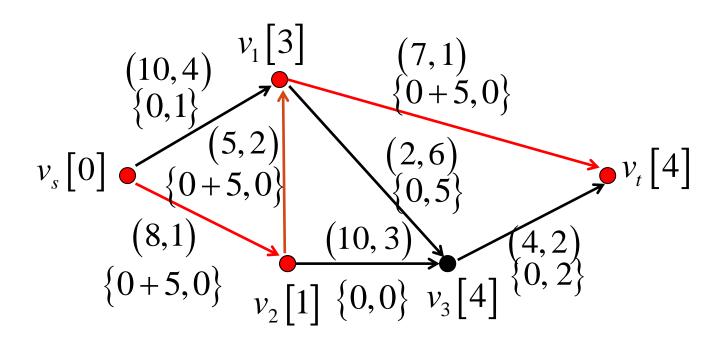


## 再用替换后的S、 $\bar{z}$ 和 $\sigma_{ij}(\bar{z})$ 得到新图如下



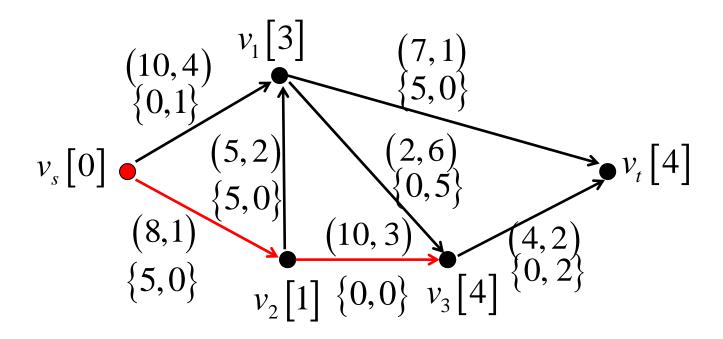
此时已产生从火。到火的可用边组成的可增广链

沿简化成本等于零的可增广链增加流量,得到下图,其中可增流量为min {11,8,5,7}=5,其中11来自总流量约束



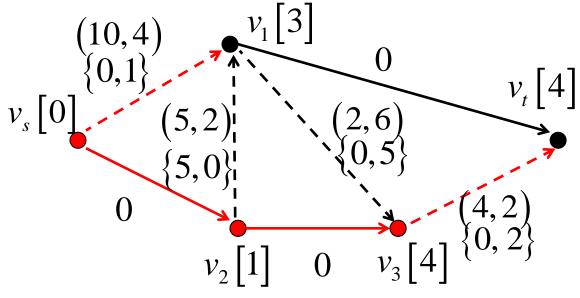
可验证,上述流量和对偶变量满足互补松弛条件

## 重新从 $S = \{v_s\}$ 和当前 $\vec{z}$ 与 $\sigma_{ij}(\vec{z})$ 开始迭代,得下图

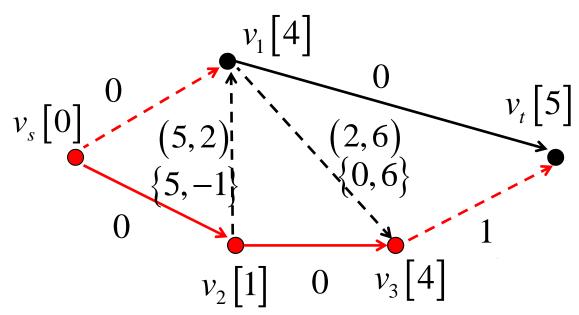


利用可用边可得  $S = \{v_s, v_2, v_3\}$ 

右图红虚线为可增 广边,黑虚线不是

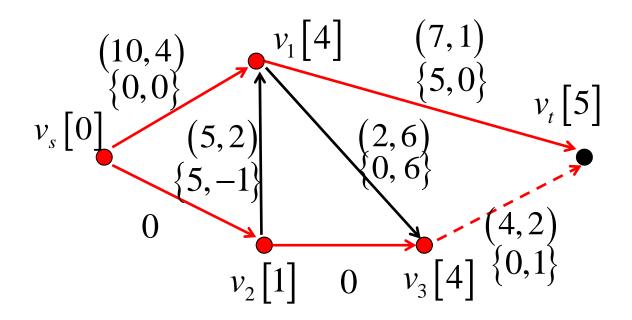


对所有 $v_j \in \overline{S}$ ,将 $z_j$ 换成  $z_j + \min\{1,2\}$ 可得到右边的对偶变量和简化成本



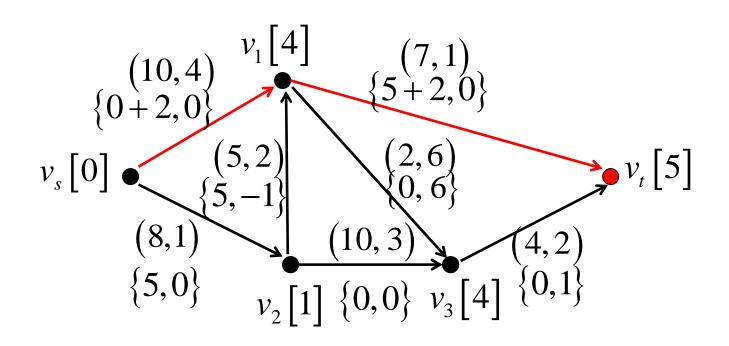
注意: 所有虚线上互补松弛条件保持成立!

## 再用替换后的S、 $\bar{z}$ 和 $\sigma_{ij}(\bar{z})$ 得到新图如下



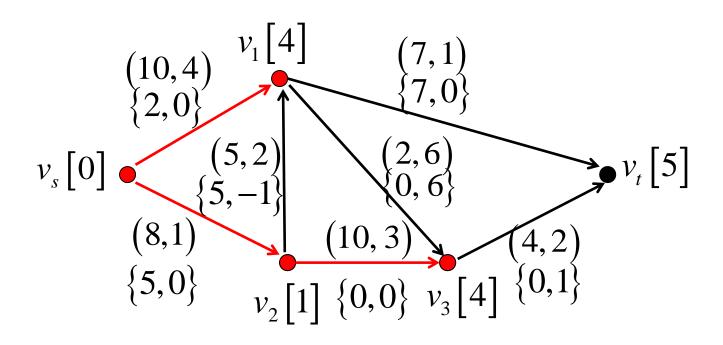
此时已产生一条从水到水的简化成本等于零的可增广链

沿简化成本等于零的可增广链增加流量,得到下图,其中可增流量为  $min\{11-5,10,7-5\}=2$ 



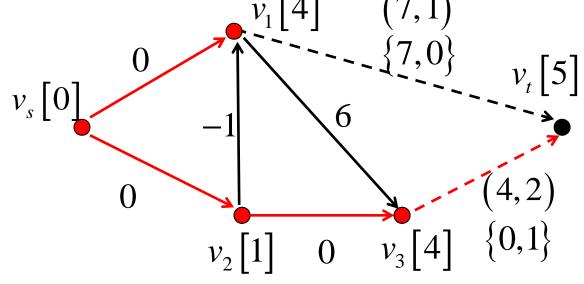
可验证,上述流量和对偶变量满足互补松弛条件

## 重新从 $S = \{v_s\}$ 和当前 $\vec{z}$ 与 $\sigma_{ij}(\vec{z})$ 开始迭代,得下图

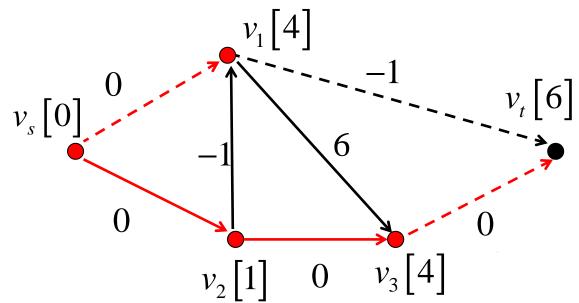


利用可用边可得  $S = \{v_s, v_1, v_2, v_3\}$ 

右图红虚线为可增 广边,黑虚线不是

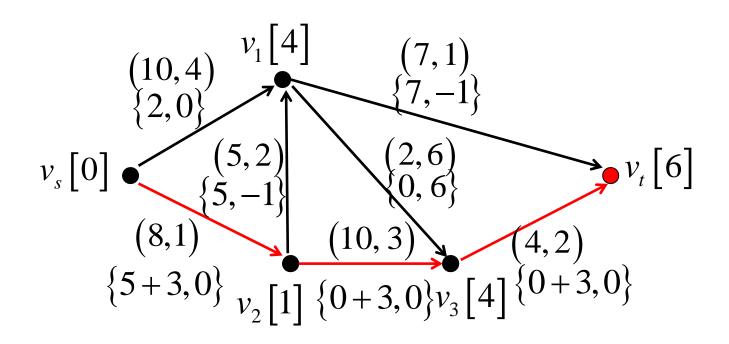


对所有  $v_j \in \overline{S}$  ,将  $z_j$  换成  $z_j + \min\{1\}$  可得到右边的对偶 变量和简化成本



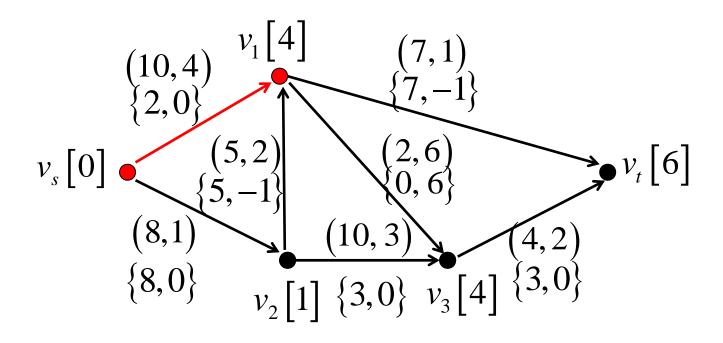
。此时已产生一条从v<sub>s</sub>到v<sub>t</sub>的简化成本等于零的可增广链

沿简化成本等于零的可增广链增加流量,得到下图,其中可增流量为  $min\{11-7,8-5,10,4\}=3$ 



可验证,上述流量和对偶变量满足互补松弛条件

## 重新从 $S = \{v_s\}$ 和当前 $\vec{z}$ 与 $\sigma_{ij}(\vec{z})$ 开始迭代,得下图

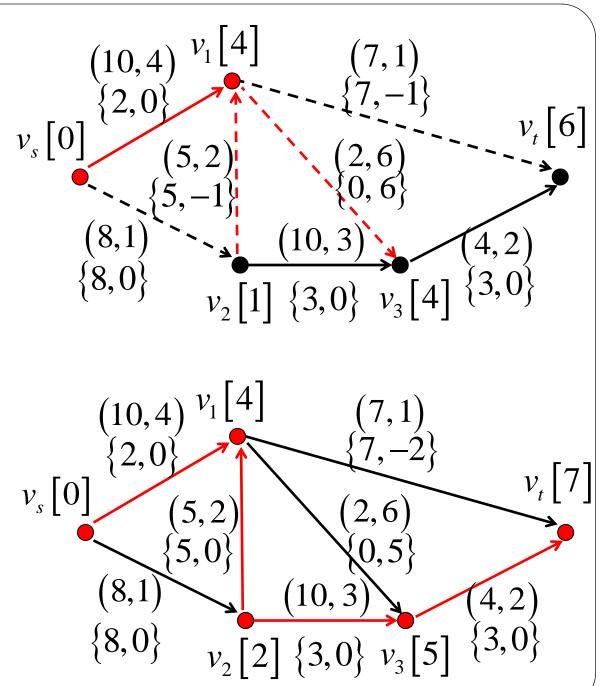


利用可用边可得  $S = \{v_s, v_1\}$ 

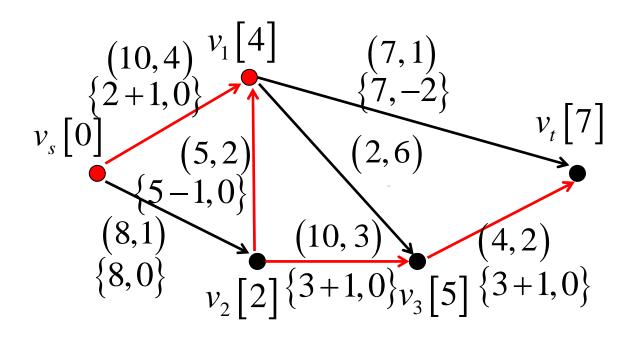
右图红虚线为可增 广边,黑虚线不是

对所有  $v_j \in \overline{S}$  ,将  $z_j$  换成  $z_j + \min\{|-1|, 6\}$  可得到右边的对偶 变量和简化成本

此时已得到可增广链



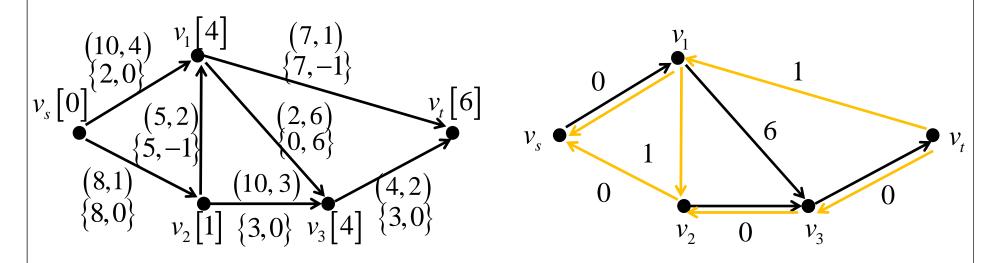
沿简化成本等于零的可增广链增加流量,得到下图,其中可增流量为  $\min\{11-10,10-2,5,10-3,4-3\}$ 



可验证,上述流量和对偶变量满足互补松弛条件实际流量等于11,满足所有流量约束,已得到最优解

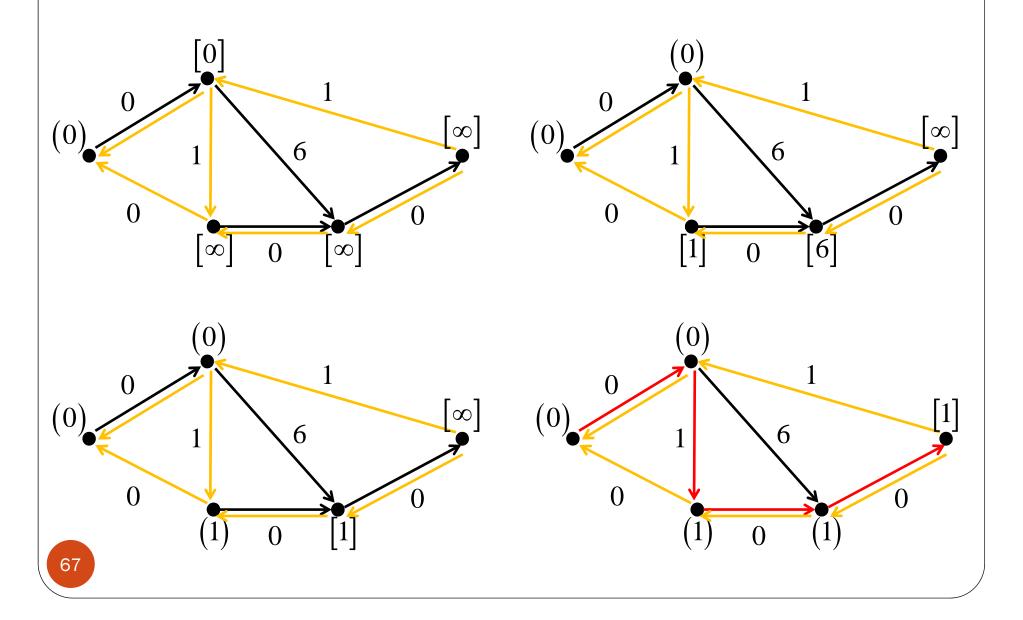
最小费用最大流问题的最短路算法

#### 对前面可用增广链确定方法的新认识



上面右边是开始确定第三条增广链时的图,左边是由其导出的长度网络,导出规则如下:1)保留所有可增边(图中的黑色边);2)把所有可减边反向(图中的橙色边,可增可减边则增加一条反向边);3)各边长度取简约成本的绝对值

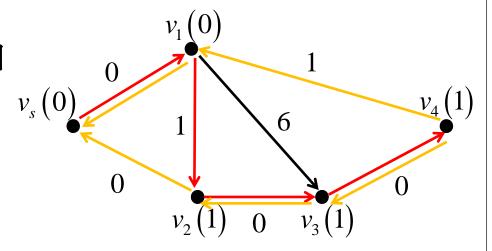
用Dijkstra算法求前面的长度网络(下面第一图)到各点的最短路,得到最后的最短路径图(用红色表示)

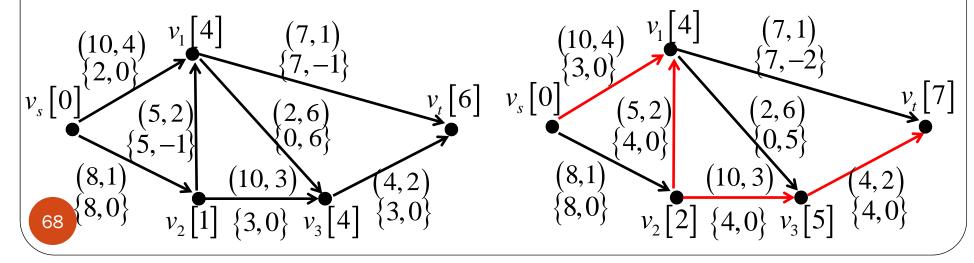


下面左右图分别是确定第三条增广链的开始和结束图,和右上求最短路的结果图对比,可以看出: 1)最短路就是所求可增广链; 2)对偶变量和最短路径(用ρ<sub>i</sub>表示)满足以下关系

从前面求最短路的过程可知 <u>该结论具有一般性</u>

$$z'_i = z_i + \min\{\rho_i, \rho_t\}, \forall v_i \in V$$





### 和确定可用增广链方法等价的最小费用流求解算法:

- 2) 如果  $\hat{w} = w$  ,停止
- 3) 利用当前流量和简化成本构造长度网络
- 4) 求出从 $v_s$ 到每个 $v_i$ 的最短路程 $\rho_i$ ,如果到某个 $v_i$ 没有通路,令 $\rho_i = \infty$
- 5) 如果  $\rho_t = \infty$ , 停止(没有可增广链)
- 6) 利用从  $v_s$  到  $v_t$  的最短路和所有的  $\rho_i$  修改原变量、对偶变量( $z_i' = z_i + \min\{\rho_i, \rho_t\}$ )和总流量,再用新数值替换原数值,然后回到 2)

定理: 在前述算法中,如果每步迭代开始时的对偶变量 Z 和流量 X 一起满足互补松弛条件,那么经过一步迭代后的对偶变量 Z' 和流量 X'仍然一起满足互补松弛条件

推论: 只要最小费用流问题有最优解,那么前述算法一定可以经过有限次迭代求得最优解

推论:容量和总流量均为整数的最小费用流问题存在整数最优解

#### 直接证明定理

首先说明,以下两组条件等价

$$\begin{cases} x_{ij} = 0 & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) > 0 \\ x_{ij} = c_{ij} & \forall \sigma_{ij}(\vec{z}) < 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \sigma_{ij}(\vec{z}) \le 0 & \forall x_{ij} > 0 \\ \sigma_{ij}(\vec{z}) \ge 0 & \forall x_{ij} < c_{ij} \end{cases}$$

理由: 当左边成立时,若右边上面不成立,则会产生  $x_{ij} > 0$  和  $x_{ij} = 0$  需要同时成立的矛盾,若右边 下面不成立,则会产生  $x_{ij} < c_{ij}$  和  $x_{ij} = c_{ij}$  需要同时成立的矛盾。同理可说明,右边成立时左边必须成立。

## 下面先证明 $\sigma_{ij}(\vec{z}') \leq 0$ , $\forall x'_{ij} > 0$ 。分两种情形讨论:

1) 
$$x_{ij} = 0$$

$$\Rightarrow x'_{ij} > x_{ij} \Rightarrow (v_i, v_j) \in \mu^+$$
 (可增广链的前向边)

$$\Rightarrow \qquad \xrightarrow{v_s} \qquad \xrightarrow{p_i} \qquad \xrightarrow{p_j} \qquad \xrightarrow{v_i} \sigma_{ij}(\vec{z}) \ge 0 \quad v_j$$

$$\Rightarrow \rho_i \leq \rho_t, \quad \rho_j \leq \rho_t, \quad \rho_j = \rho_i + \sigma_{ij}(\vec{z})$$

$$\sigma_{ij}(\vec{z}') = d_{ij} + z_i' - z_j'$$

$$= d_{ij} + z_i + \min\{\rho_i, \rho_t\} - z_j - \min\{\rho_j, \rho_t\}$$

$$= d_{ij} + z_i - z_j + (\rho_i - \rho_j)$$

$$= d_{ij} + z_i - z_j - \sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$$

**2**) 
$$x_{ij} > 0$$

⇒ 存在 
$$\stackrel{\bullet}{\longrightarrow}$$
 ----  $\stackrel{\nu_{j}}{\longrightarrow}$  ----  $\stackrel{\bullet}{\longrightarrow}$   $\stackrel{\bullet}{\sim}$   $\stackrel{\bullet$ 

$$\Rightarrow \rho_i \leq \rho_j - \sigma_{ij}(\vec{z})$$

$$\Rightarrow \min \{\rho_{i}, \rho_{t}\} \leq \min \{\rho_{j} - \sigma_{ij}(\vec{z}), \rho_{t}\}$$

$$\leq \min \{\rho_{j}, \rho_{t}\} - \sigma_{ij}(\vec{z})$$

$$\sigma_{ij}(\vec{z}') = d_{ij} + z_i' - z_j'$$

$$\Rightarrow \qquad = d_{ij} + z_i - z_j + \min\{\rho_i, \rho_t\} - \min\{\rho_j, \rho_t\}$$

$$\leq d_{ij} + z_i - z_j - \sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$$

## 下面再证明 $\sigma_{ij}(\vec{z}') \ge 0$ , $\forall x'_{ij} < c_{ij}$ 。 同样分两种情形讨论:

$$1) \quad x_{ij} = c_{ij}$$

$$\Rightarrow x'_{ij} < x_{ij} \Rightarrow (v_i, v_j) \in \mu^-$$
 (可增广链的后向边)

$$\Rightarrow \qquad \xrightarrow{v_s} \qquad \xrightarrow{p_j} \qquad \xrightarrow{p_i} \qquad \xrightarrow{v_i} \qquad \xrightarrow{v_j} -\sigma_{ij}(\vec{z}) \ge 0 \qquad \qquad v_i$$

$$\Rightarrow \rho_i \leq \rho_t, \quad \rho_j \leq \rho_t, \quad \rho_i = \rho_j - \sigma_{ij}(\vec{z})$$

$$\sigma_{ij}(\vec{z}') = d_{ij} + z_i' - z_j'$$

$$= d_{ij} + z_i + \min\{\rho_i, \rho_t\} - z_j - \min\{\rho_j, \rho_t\}$$

$$= d_{ij} + z_i - z_j + (\rho_i - \rho_j)$$

$$= d_{ij} + z_i - z_j - \sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$$

**2**) 
$$x_{ij} < c_{ij}$$

⇒ 存在 
$$\stackrel{\bullet}{\longrightarrow}$$
 ----  $\stackrel{\rho_i}{\longrightarrow}$   $\stackrel{\rho_j}{\longrightarrow}$  ----  $\stackrel{\bullet}{\longrightarrow}$   $\stackrel{\bullet}{v_i}$   $\sigma_{ij}(\vec{z}) \ge 0$   $\stackrel{\bullet}{v_j}$   $\stackrel{\bullet}{\smile}$   $\stackrel{\bullet}{\smile}$ 

$$\Rightarrow \rho_{j} \leq \rho_{i} + \sigma_{ij}(\vec{z})$$

$$\Rightarrow \min \left\{ \rho_{j}, \rho_{t} \right\} \leq \min \left\{ \rho_{i} + \sigma_{ij} \left( \vec{z} \right), \rho_{t} \right\} \\ \leq \min \left\{ \rho_{i}, \rho_{t} \right\} + \sigma_{ij} \left( \vec{z} \right)$$

$$\Rightarrow \sigma_{ij}(\vec{z}') = d_{ij} + z_i' - z_j'$$

$$\Rightarrow = d_{ij} + z_i - z_j + \min\{\rho_i, \rho_t\} - \min\{\rho_j, \rho_t\}$$

$$\geq d_{ij} + z_i - z_j - \sigma_{ij}(\vec{z}) = 0$$

最小费用最大流问题的进一步简化算法

### 和前面方法等价的简单方法

对长度网络中任意的从 $\nu_s$  到 $\nu_t$  的可增广链  $\mu$  ,分别记前向边和后向边为  $\mu^+$  和 $\mu^-$  ,其在长度网络的长度为

$$\begin{split} & \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^+} \sigma_{ij} \left( \vec{z} \right) + \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^-} \left( -\sigma_{ij} \left( \vec{z} \right) \right) \\ &= \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^+} \left( d_{ij} + z_i - z_j \right) - \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^-} \left( d_{ij} + z_i - z_j \right) \\ &= d \left( \mu \right) + \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^+} \left( z_i - z_j \right) - \sum_{(v_i, v_j) \in \mu^-} \left( z_i - z_j \right) \end{split}$$

其中 
$$d(\mu) = \sum_{(v_i,v_i)\in\mu^+} d_{ij} + \sum_{(v_i,v_i)\in\mu^-} (-d_{ij})$$
 称为增广链  $\mu$  的费用

#### 长度表达式的简化表示

### 利用

$$(z_{s}-z_{j})+(z_{j}-z_{k})=z_{s}-z_{k}$$

$$v_{s} \qquad v_{j} \qquad v_{k} \Leftrightarrow v_{s} \qquad v_{k}$$

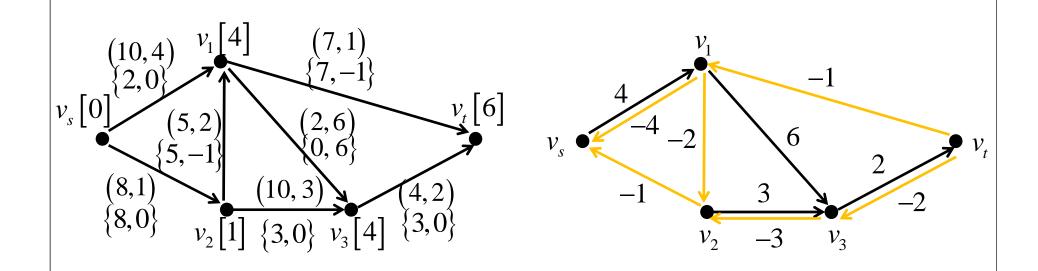
$$v_{s} \qquad \mu^{+} \qquad z_{j} \qquad \mu^{-} \qquad z_{k} \qquad v_{s} \qquad v_{k}$$

$$v_{s} \qquad v_{j} \qquad v_{k} \qquad (z_{s}-z_{j})-(z_{k}-z_{j})=z_{s}-z_{k}$$

可推得 
$$\sum_{(v_i,v_j)\in\mu^+} (z_j-z_i) - \sum_{(v_i,v_j)\in\mu^-} (z_j-z_i) = z_s-z_t$$

$$\underbrace{ \text{ } \quad \text{$$

结论:在构造长度网络时,用费用作为可增边的长度, 用费用的负数作为可减边的长度,由此得到费用网络, 如下图所示,再求最短路确定可用的可增广链



注意:1)由于不涉及简化成本,所以无需计算对偶变量

2)不能用Dijkstra算法求最短路

### 求解最小费用流的简单算法(不用计算对偶变量)

- **1**)  $\diamondsuit$   $X = \{x_{ij}\}, x_{ij} = 0, \forall (v_i, v_j) \in E, \hat{w} = 0$
- 2) 如果  $\hat{w} = w$  , 停止, 否则求出费用  $d(\mu)$  最小的可增广链  $\mu_{\iota}$  (如果没有可增广链, 停止)
- $\delta = \min \left\{ w \hat{w}, \min_{(v_i, v_j) \in \mu_t^+} c_{ij} x_{ij}, \min_{(v_i, v_j) \in \mu_t^-} x_{ij} \right\}$   $x'_{ij} = x_{ij} + \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu_t^+$   $x'_{ij} = x_{ij} \delta \quad \forall (v_i, v_j) \in \mu_t^ x'_{ij} = x_{ij} \quad \forall (v_i, v_j) \in E \setminus \left(\mu_t^+ \cup \mu_t^-\right)$
- 4) 用 X' 替换 X ,  $\hat{w}+\delta$  替换  $\hat{w}$  , 回到 2)

该算法每步得到的流量和前面算法相同,故可得最优解