

算法设计与分析

Computer Algorithm Design & Analysis

2024.3

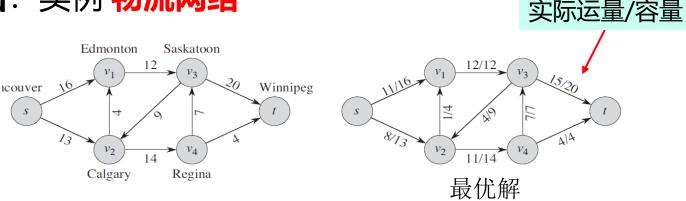
王多强

QQ: 1097412466

Chapter 26 Maximum Flow 最大流

◆ 最大流问题是网络流理论研究的一个基本问题。

问题引出:实例 物流网络



问题建模: 带权有向图

结点代表城市,边代表道路,箭头代表货物运输的方向,边上的权重代表道路的运量限制 (容量)。有一个源点s和一个汇点t,从s向t"运输"货物。

问题设定:在不违反任何道路<mark>容量限制</mark>的条件下,求**从** *s* **向** *t* **运送货物的最大速率**。

—— 这一问题的抽象称为<mark>最大流问题</mark>。

26.1 流网络

流网络是一个有向图,记为 G = (V, E) ,有向边表示流向,边上定义有容量函数: $c: E \to R^+ \cup \{0\}$,每条边 $(u, v) \in E$ 上有一个非负的容量值 $c(u, v) \ge 0$,表示该边的最大通量。如果 $(u, v) \notin E$,不失一般性,令c(u, v) = 0。

G 中有一个称为**源点**的出发点和一个称为**汇点**的汇集点。而 G 是一个**从源点到汇点的连通图**:每个结点都在从源点到汇点的 某条路径上,且除源结点外,每个结点至少有一条流入的边;除 汇点外,每个结点至少有一条流出的边;**不允许有自循环**,并根据图的一般性质有 $|E| \geq |V| - 1$ 。

(1) 标准流网络:

约定: 只有单一的源点和汇点, 且没有反向边

□ 反向边: 若 $(u,v) \in E$ 同时 $(v,u) \in E$, 则 (u,v) 和 (v,u)

互为**反向边,也称为反向平行边**。

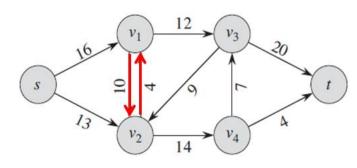
□ 无反向边: 如果 $(u,v) \in E$,则 $(v,u) \notin E$,反之亦然。

2) 非标准流网络:

不满足上述标准流网络要求的流网络

是非标准流网络: 图中有多于1个的源点

或汇点、有反向边。



如,一个非标准流网络 有反向边

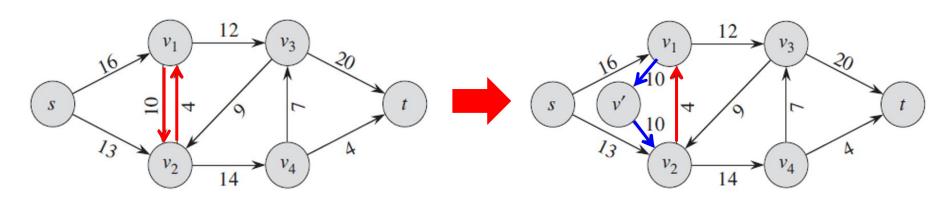
◆ 非标准流网络可以转化为标准流网络

(1) 若有反向平行边 (u, v) 和 (v, u)

◆ 选择其中一条,然后加入一个新结点,将该边分为两条边。

如图,选择边 (v_1,v_2) ,然后增加一个新结点 v',从而将原来的边 (v_1,v_2) 分成 (v_1,v') 和 (v',v_2) 两条,并置:

$$c(v_1, v') = c(v', v_2) = c(v_1, v_2)$$



替换(v1,v2)

(2) 若有多个源点或多个汇点

◆ 对多个源点

□ 加入一个超级源点 s,

并加入有向边 (s, s_i) ,

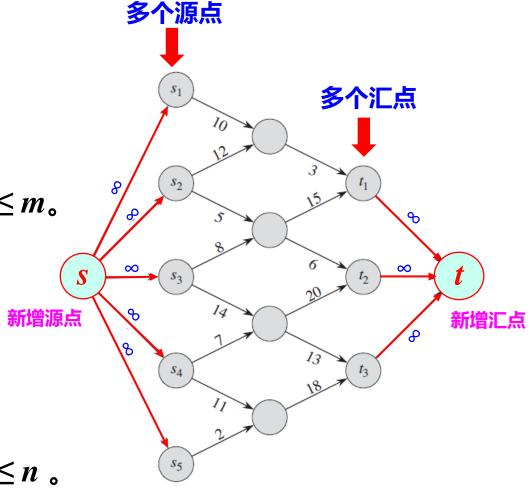
然后令 $c(s, s_i) = \infty, 1 \le i \le m$ 。

对多个汇点

□ 加入一个超级汇点 t,

并加入有向边 (t_i, t) ,

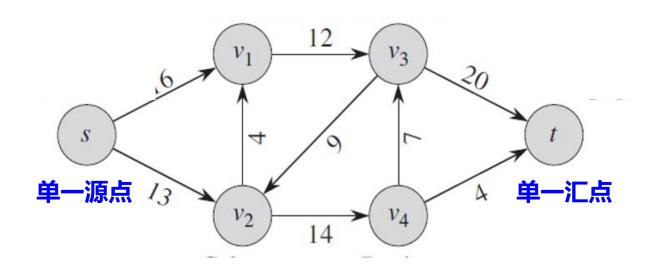
然后令 $c(t_i, t) = \infty, 1 \le i \le n$.



可以证明:转化前后的两个问题是等价的,即具有相同的流。

◆ 不失一般性,本章只讨论标准流网络

一个(标准)流网络 G 示例如下:



G 的容量函数定义

$$c(s, v_1) = 16$$

 $c(s, v_2) = 13$
 $c(v_1, v_3) = 12$
 $c(v_2, v_1) = 4$
 $c(v_2, v_4) = 14$
 $c(v_3, v_2) = 9$
 $c(v_4, v_3) = 7$
 $c(v_3, t) = 20$
 $c(v_4, t) = 4$

设 G = (V, E) 是一个流网络, s 为源结点, t 为汇点。定义在 G 上的容量函数为: $c: E \to R^+ \cup \{0\}$

1、流的概念

流是 G 中**边上**的一个**实值函数映射**,记为 $f: V \times V \to R$,并满足以下性质:

(1) 容量限制: 对于所有的结点 $u, v \in V$, 有

$$0 \le f(u,v) \le c(u,v)$$

若 (u,v) ∉ E , 记 f(u,v)=0

(2) 流量守恒: 对于所有结点 $u \in V - \{s, t\}$, 有

$$\sum_{v\in V} f(v,u) = \sum_{v\in V} f(u,v)$$

即: 任何结点流入的

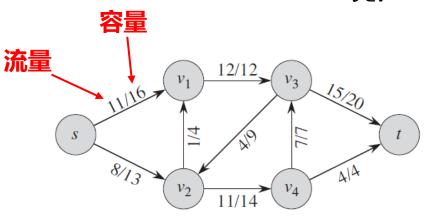
流量等于流出的流量

◆ 流的值

一个流网络 G 上的 $\hat{\mathbf{n}}_f$ 的值是流出源点 s 的总流量减去流

入源点 s 的总流量,即源点的净流出量,用 f / 表示:

$$|f| = \sum_{v \in V} f(s, v) - \sum_{v \in V} f(v, s)$$



一个带有流 f 的流网络 G

G 中各条边上的流:

$$f(s, v_1) = 11$$
, $f(s, v_2) = 8$,
 $f(v_1, v_3) = 12$, $f(v_2, v_1) = 1$,
 $f(v_2, v_4) = 11$, $f(v_3, v_2) = 4$,
 $f(v_4, v_3) = 7$, $f(v_3, t) = 15$,
 $f(v_4, t) = 4$

f的流值:
$$|f| = \sum_{v \in V} f(s, v) - \sum_{v \in V} f(v, s) = 19$$

2、最大流问题:

在一个给定的流网络 G 中找一个流值最大的流。

◆ 求流网络最大流的基本思路:

从**最小流值**开始,**一点一点地增加,直到最大值**。

需要解决以下问题:

- (1) 开始的时候,最小流值定义为多少?
- (2) 如何一点一点地增加流值?
- (3) 何时结束,即怎么判断得到了最大流?

其它约定:

- (1) 除源点和汇点外,其它结点上物料只是流过, 即**物料进入** 的速率等于离开的速率(即满足流量守恒,不储存);
- (2) 源点物料的生成速率和其它结点物料的接收速率<mark>恒定</mark>,且足够快、足够多,满足相关需要;
- (3) **每条边上的容量是物料通过该边的最大速率**,不能突破(即 满足**容量限制**)。

26.2 Ford-Fulkerson方法

1. 基本思想

- ◆ 通过不断增加可行流值的方式找到最大流
 - (1) 从最小流值为 0 的初始流开始;
 - (2) 通过某种方法,对流值进行增加;
 - (3) 当确认无法再增加流值时,就得到最大流;

1955年由Lester R. Ford, Jr. 和 Delbert R. Fulkerson提出

Ford-Fulkerson方法的要点:

- (1) 提出残存网络 G_f (residual network) 和 增广路径 p (augmenting path) 。
- (2) 用增广路径对路径上边的流量进行修改,以增加流网络的流量。 量。
- (3) 判断是否得到最大流的条件是最大流最小切割定理。
 - ◆ 该定理给出了算法的终止条件,并证明算法终止时可以获得一个最大流。

Ford-Fulkerson方法的过程描述

FORD-FULFERSON-MENTHOD(G, s, t){

- 1 initialize flow f to 0
- 2. while there exists an augmenting path p in the residual network G_f
- 3. augment flow f along p
- 4. return f

2、残存网络(Residual Network)

对给定的流网络 G 和流 f, G 的**残存网络**记为 $G_f = (V, E_f)$ 。

 G_f 也是一个有向图,由 G 中的结点集 V 和以下的边组成的边

集 E_f 组成,并在边上定义**残存容**量 $c_f(u,v)$ for all $(u,v) \in Ef$.

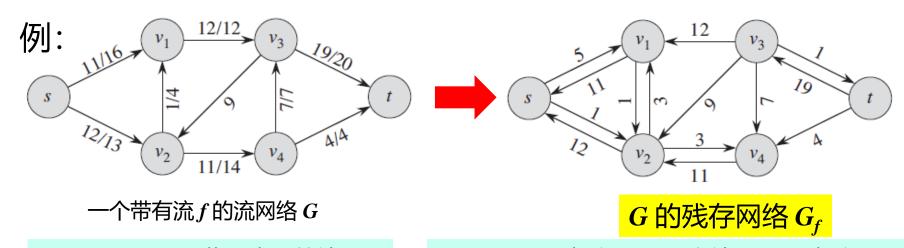
- ◆ **残存网络的构造**: 对于 G 中的一条任意边 (u,v):
 - 1) 若 f(u, v) < c(u, v), 则将 (u, v)和它的**反向边** (v, u)都加入 G_f , 并记 (u, v)和 (v, u)的**残存容量**为:

$$c_f(u,v) = c(u,v) - f(u,v)$$
$$c_f(v,u) = f(u,v)$$

2) 如果f(u, v) = c(u, v), 则 (u, v) 不加入 G_f , 但其反向边 (v, u) 加入 G_f , 并置 $c_f(v, u) = f(u, v)$ 。

(注:由于(u, v)不加入 G_f ,所以也可视为 $c_f(u, v) = 0$)

3) 如果f(u, v) = 0, 则 (u, v) 加入 G_f , 其反向边 (v, u) 不加入 G_f , 并置 $C_f(u, v) = f(u, v)$ 。 (同理,由于(v, u) 不加入 G_f ,所以可视为 $C_f(v, u) = 0$)



- (v₁, v₃) 是 "满" 流量的边
- (v₃, v₂) 是没有流量的边

- (v_1, v_3) 不加入 G_f , 反向边 (v_3, v_1) 加入 G_f
- (v_2, v_3) 加入 G_f , 反向边 (v_3, v_2) 不加入 G_f

残存网络: 设流网络 G = (V, E) , $f \in G$ 中的一个流,由 f 所诱导

的图 G 的残存网络记为 G_f :

$$G_f = (V, E_f)$$

仅残存容量大于0的边

$$E_f = \{(u, v) \in V \times V : c_f(u, v) > 0\} \coprod |E_f| \le 2 |E|$$

 G_f 的边的残存容量 $c_f: V \times V \to R$ 定义为:

$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{if } (u, v) \in E, \\ f(v, u) & \text{if } (v, u) \in E, \\ 0 & \text{otherwise}. \end{cases}$$

- ◆ 边 (u,v) 的残存容量 $c_f(u,v)$ 反映了(u,v)上可以增加的流量的空间。
- ◆ 边 (v, u) 的残存容量 c_f(v, u) 反映了如果从边 (v, u) 反向流回去可"回流"的最大流量。

3、流量的递增 (augmentation)

设 G = (V, E) 为一个流网络,源结点为 s,汇点为 t, f 为 G 中的一个流。设 G_f 为由流 f 所诱导的 G 的残存网络。

将 G_f 视为一个"非标准的流网络"(存在反向边)。记 f' 为 G_f 上的一个流,这意味着 f' 在 G_f 中满足容量限制和流量守恒。(如何找 f' 见后)

定义 $f \uparrow f'$ 为用流f' 对流f 递增后得到的一个"新"流:

$$(f \uparrow f')(u, v) = \begin{cases} f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u) & \text{if } (u, v) \in E, \\ 0 & \text{otherwise}. \end{cases}$$

理解: f'(u, v) 可视为 (u, v) 边上流量的正向增加,而 f'(v, u) 可视为 (u, v) 边上流量因 "回流" 造成的反向减少。

引**理**26.1 设 G = (V, E) 为一个流网络,源点为 s,汇点为 t。 设 f 为 G 中的一个流。设 G_f 为由流 f 所诱导的 G 的残存网络,设 f' 为 G_f 中的一个流。那么 $f \uparrow f'$ 是 G 的一个流,其值为:

$$|f \uparrow f'| = |f| + |f'|$$

证明:思考:如何才能称为一个流?

- (1) 满足容量限制,即 $|f \uparrow f'|(u,v) \le c(u,v)$;
- (2) 满足流量守恒,即 对所有的 $u \in V$ $\{s, t\}$,有

$$\sum_{v \in V} (f \uparrow f')(v, u) = \sum_{v \in V} (f \uparrow f')(u, v)$$

证明

证明1: 证明 $f \uparrow f'$ 是图G的一个流,即满足容量限制和流量守恒.

(1) 对容量限制的证明

根据定义,如果边 $(u,v) \in E$,则根据 G_f 的定义,(u,v) 的**反向边** (v,u) 有: $c_f(v,u) = f(u,v)$,且因为 f' 是 G_f 的一个流,所以流量 $f'(v,u) \le c_f(v,u) = f(u,v)$ 。

因此,
$$(f \uparrow f')(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u)$$
 (根据定义)
$$\geq f(u, v) + f'(u, v) - f(u, v)$$

$$= f'(u, v)$$

即,流 $f \uparrow f'$ 在每条边上的流量都不为负

再有,

$$(f \uparrow f')(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u) \quad (根据定义)$$

$$\leq f(u, v) + f'(u, v)$$

$$\leq f(u, v) + c_f(u, v) \quad (f'的容量限制)$$

$$= f(u, v) + c(u, v) - f(u, v) \quad (c_f 的定义)$$

$$= c(u, v)$$

所以递增后, $流_f \uparrow f'$ 满足容量限制。

(2) 对流量守恒的证明

对所有的 $u \in V$ - $\{s, t\}$, 有:

$$\sum_{v \in V} (f \uparrow f')(u, v) = \sum_{v \in V} (f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u))$$

$$= \sum_{v \in V} f(u, v) + \sum_{v \in V} f'(u, v) - \sum_{v \in V} f'(v, u)$$

$$= \sum_{v \in V} f(v, u) + \sum_{v \in V} f'(v, u) - \sum_{v \in V} f'(u, v)$$

$$= \sum_{v \in V} (f(v, u) + f'(v, u) - f'(u, v))$$

$$= \sum_{v \in V} (f \uparrow f')(v, u),$$

即 流 f ↑ f' 满足流量守恒

证明2: 证明流值 $|f \uparrow f'| = |f| + |f'|$

定义
$$V_1 = \{ v: (s, v) \in E \}$$
 所有s有边能到达的结点 $V_2 = \{ v: (v, s) \in E \}$ 所有有边能到达s的结点

由于**流网络** G 中没有反向边,所以任意 (s, v) 和 (v, s) 不可能同时存在于 G 中,则:

$$V_1 \cap V_2 = \emptyset \coprod V_1 \cup V_2 \subseteq V_{\bullet}$$

则有,

$$\begin{split} |f \uparrow f'| &= \sum_{v \in V} (f \uparrow f') \, (s, v) - \sum_{v \in V} (f \uparrow f') \, (v, s) \, \, \, \text{(\textit{RIRAGIOEY)}} \\ &= \sum_{v \in V_I} (f \uparrow f') \, (s, v) - \sum_{v \in V_2} (f \uparrow f') \, (v, s) \, \, , \end{split}$$

$$|f \uparrow f'|$$

$$= \sum_{v \in V_1} (f \uparrow f')(s, v) - \sum_{v \in V_2} (f \uparrow f')(v, s)$$
 (根据 | $f \uparrow f'$ | 的定义展开)

$$= \sum_{v \in V_1} (\underline{f(s,v) + f'(s,v) - f'(v,s)}) - \sum_{v \in V_2} (\underline{f(v,s) + f'(v,s) - f'(s,v)})$$

$$= \sum_{v \in V_1} f(s, v) + \sum_{v \in V_1} f'(s, v) - \sum_{v \in V_1} f'(v, s) - \sum_{v \in V_2} f(v, s) - \sum_{v \in V_2} f'(v, s) + \sum_{v \in V_2} f'(s, v)$$

$$= \sum_{v \in V_1} f(s, v) - \sum_{v \in V_2} f(v, s) + \sum_{v \in V_1} f'(s, v) + \sum_{v \in V_2} f'(s, v) - \sum_{v \in V_1} f'(v, s) - \sum_{v \in V_2} f'(v, s)$$

$$= \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}_{1}} f(s, \mathbf{v}) - \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}_{2}} f(\mathbf{v}, s) + \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}_{1} \cup \mathbf{V}_{2}} f'(s, \mathbf{v}) - \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}_{1} \cup \mathbf{V}_{2}} f'(\mathbf{v}, s)$$

$$= \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}} f(s, \mathbf{v}) - \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}} f(\mathbf{v}, s) + \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}} f'(s, \mathbf{v}) - \sum_{\mathbf{v} \in \mathbf{V}} f'(\mathbf{v}, s)$$

$$= |f| + |f'|$$
 (根据流值的定义)

$$注: V_1 \cup V_2 \subseteq V$$
 $V_1 \cap V_2 = \emptyset$

证毕

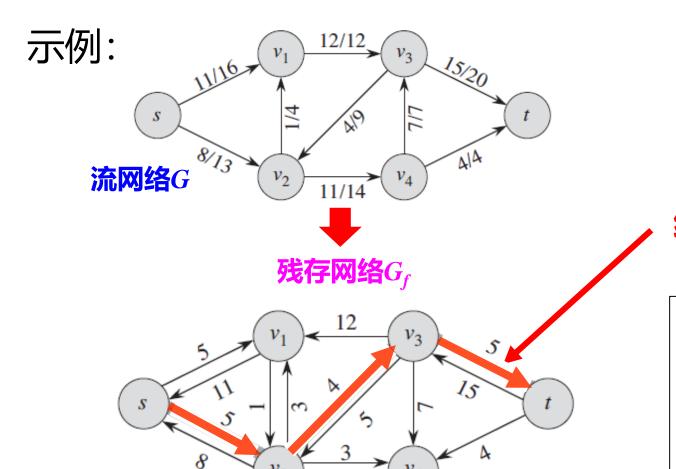
下一个问题:在 G_f 中怎么找流f'来实现对流f的递增?

4、增广路径

对给定的流网络 G = (V, E) 和 G 上的一个流 f ,由 f 所诱导的 **增广路径** p (Augmenting Path) 是**残存网络** G_f 中一条从源结点 s 到 汇点 t 的简单路径。

- ightharpoonup 对于增广路径上的一条边 (u,v),其可用于"扩增"容量的最大值为该边的残存容量 $c_f(u,v)$ 。
- ightharpoonup 而对于整条增广路径p,其能用于扩增流f的最大流值,称为该路径的残存容量,记为 $c_f(p)$:

$$c_f(p) = \min \{c_f(u, v) : (u, v) \text{ is on } p\}$$



红色路径是一条 增广路径

$$p = \{s, v_2, v_3, t\}$$

$$c_f(s, v_2) = 5$$

$$c_f(v_2, v_3) = 4$$

$$c_f(v_3, t) = 5$$

则增广路径 p 的残存容量 $c_f(p)$ 是:

$$c_f(p) = \min \{c_f(s, v_2), c_f(v_2, v_3), c_f(v_3, t)\}$$

= 4

引理26.2 设G = (V, E) 为一个流网络, f 是图 G 的一个流。

记p 为残存网络 G_f 中的一条增广路径。

定义一个函数 $f_p: V \times V \to R$ 如下:

$$f_p(u,v) = \begin{cases} c_f(p) & if(u,v) \text{ is on } p \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

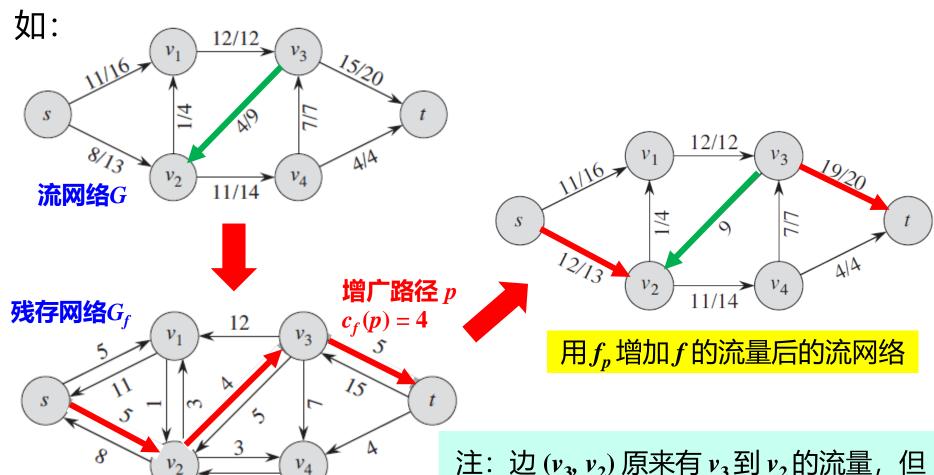
则 f_p 是残存网络 G_f 中的一个流,其值为 $|f_p| = c_f(p) > 0$ 。

证明:略(参见26.2-7)。

流 f_p 有大于0的递增流量

找到了 G_f 中的一个流: f_p

则: $\mathbf{H} f_p$ **递增流** f , 根据引理26.1, $f \uparrow f_p$ 仍是 G 的一个流,且其流值 $|f| + |f_p| > |f|$,从而更加接近最大值。



注: 边 (v_3, v_2) 原来有 v_3 到 v_2 的流量,但 递增后,该流量从 v_2 "流回" 了 v_3 ,所 以 G 中边 (v_3, v_2) 在递增后没有流量了。

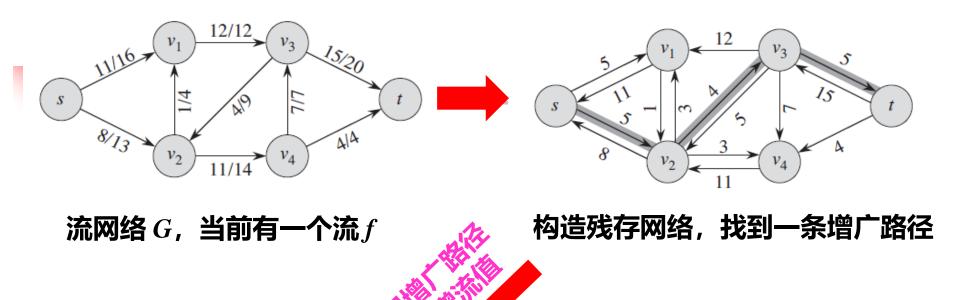
推论26.3:设G = (V, E)为一个流网络,f是图G的一个流,p为残存网络 G_f 中的一条增广路径。

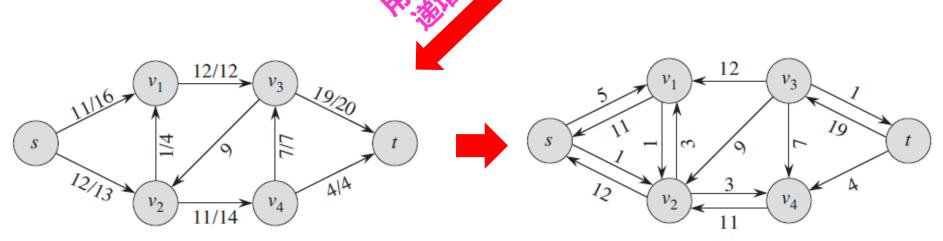
设 f_p 是上面定义的残存网络的流。用 f_p 增加f的流量,则函数 $f \uparrow f_p$ 是图G的一个流,其值为:

$$|f \uparrow f_p| = |f| + |f_p| > |f|.$$

证明:根据引理26.1和引理26.2可得证。

◆ 利用残存网络和增广路径实现 Ford-Fulkerson 方法:





第一次递增后的流网络 G, 流变大了

再构造残存网络,再找下一条增广 路径,再次递增 *G* 中的流

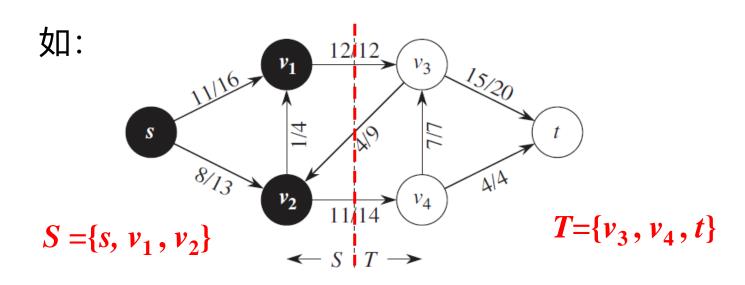
下一个问题: 递增过程何时结束?

最大流最小切割定理

5、最大流最小切割定理

(1) 切割

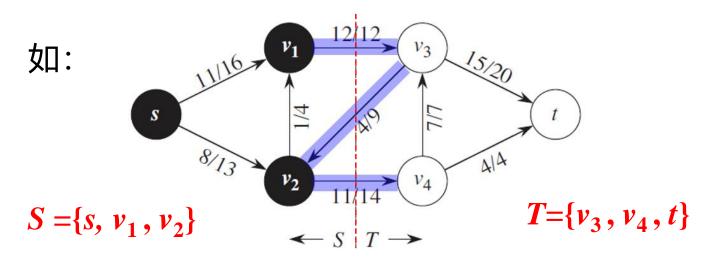
图 G = (V, E) 的一个切割 (S, T) 是结点集 V 的一个划分,使得 $S \subseteq V$, $T \subseteq V$, $S \cap T = \Phi$, $S \cup T = V$, 即 T = V - S 。



一个图 G 及 G 上的一个切割

(2) 横跨切割:

对于图 G = (V, E) 及 G 的一个切割 (S, T),如果一条边 $(u, v) \in E$ 的一个端点在集合 S 中,而另一个端点在集合 T 中,则 称该边横跨切割 (S, T)。



一个图 G 及 G 上的一个切割

 (v_1, v_3) 、 (v_3, v_2) 、 (v_2, v_4) 是横跨切割 (S, T) 的边。

(3) 流和切割

给定流网络 G = (V, E) , 源结点为 s , 汇点为 t 。定义G 的一个切割 (S, T) , 将结点集合 V 分成 S 和 T = V - S 两部分,并使得 $s \in S$, $t \in T$ 。设 f 是 G 上的一个流,则

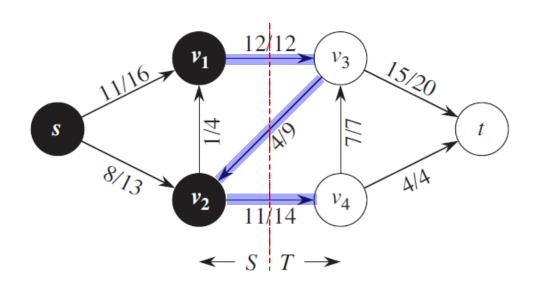
- (a) 流 f 横跨切割 (S, T)
- (b) 流f 横跨切割 (S, T) 的净流量f(S, T) 为:

$$f(S,T) = \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u,v) - \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(v,u)$$

◆ 再定义切割 (S, T) 的容量为: $c(S, T) = \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} c(u, v)$

即从 S 到 T 的横跨切割的边的容量之和

例,设一个流网络G和流f,以及G上的一个切割(S,T)如下:



则,

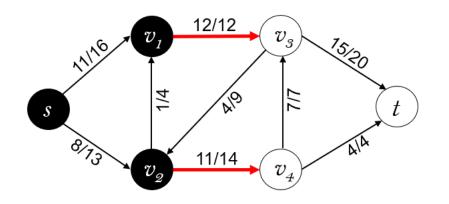
切割 (S, T) 是: $S = \{s, v_1, v_2\}, T = \{v_3, v_4, t\}$

横跨切割 (S, T) 的**净流量** $f(S, T) = f(v_1, v_3) + f(v_2, v_4) - f(v_3, v_2)$ = 12 + 11 - 4 = 19

切割 (S, T) 的容量 $c(S, T) = c(v_1, v_3) + c(v_2, v_4)$ = 12 + 14 = 26

(4) 最小切割

不同的切割,结点集的划分和横跨切割的边集都不同,横跨切割的容量也就可能不同。将网络中容量最小的切割称为最小切割。

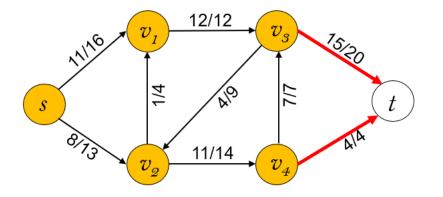


切割1:

$$S_1 = \{s, v_1, v_2\}, T_1 = \{v_3, v_4, t\}$$

$$c(S_1, T_1) = c(v_1, v_3) + c(v_2, v_4)$$

$$= 12 + 14 = 26$$



切割2:

$$S_2 = \{s, v_1, v_2, v_3, v_4, \}, T_2 = \{t\}$$

$$c(S_2, T_2) = c(v_3, t) + c(v_4, t)$$

$$= 20 + 4 = 24$$

引理26.4 设 f 为流网络 G = (V, E) 的一个流,设该流网络的源点为 s ,汇点为 t ,再设 (S, T) 为流网络 G 如上的任意一个切割,则横跨切割 (S, T) 的净流量为 f(S, T) = |f|。

证明: 根据流量守恒, 对任意结点 $u \in V$ - $\{s, t\}$ 都有:

$$\sum_{v \in V} f(u, v) - \sum_{v \in V} f(v, u) = 0.$$

所以对 $S - \{s\}$ 中所有结点,它们的总流出量也必等于总

流入量,即:
$$\sum_{u \in S - \{s\}} \left(\sum_{v \in V} f(u, v) - \sum_{v \in V} f(v, u) \right) = 0$$

而流f的流值定义是 $|f| = \sum_{v \in V} f(s,v) - \sum_{v \in V} f(v,s)$,则进一步推导有:

$$|f| = \sum_{v \in V} f(s, v) - \sum_{v \in V} f(v, s) + \sum_{u \in S - \{s\}} \left(\sum_{v \in V} f(u, v) - \sum_{v \in V} f(v, u) \right)$$

$$= \sum_{v \in V} f(s, v) - \sum_{v \in V} f(v, s) + \sum_{u \in S - \{s\}} \sum_{v \in V} f(u, v) - \sum_{u \in S - \{s\}} \sum_{v \in V} f(v, u)$$

$$= \sum_{v \in V} \left(\underline{f(s,v)} + \sum_{u \in S - \{s\}} f(u,v) \right) - \sum_{v \in V} \left(\underline{f(v,s)} + \sum_{u \in S - \{s\}} f(v,u) \right)$$

$$= \sum_{v \in V} \sum_{u \in S} f(u, v) - \sum_{v \in V} \sum_{u \in S} f(v, u)$$



将 V 分成 S 和 T 单独处理 $S \cap T = \Phi$, $S \cup T = V$

$$|f| = \sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(u, v) + \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(u, v)$$

$$-\sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(v, u) - \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(v, u)$$

进一步整理:

$$|f| = \sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(u, v) + \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(u, v)$$

$$-\sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(v, u) - \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(v, u)$$

$$= \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(u, v) - \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(v, u) + \left(\sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(u, v) - \sum_{v \in S} \sum_{u \in S} f(v, u)\right)$$

$$= \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u, v) - \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(v, u)$$
两项均包含了 S 中的所有结点对,
最终相互抵消,等于0。
$$= f(S, T)$$

证毕,即**横跨(任何)切割的净流量**都等于**流的值** f 。

推论26.5: 流网络 G 中任意流f 的值不超过 G 的任意切割的容量。

证明:设(S,T)为流网络G的任意切割,设f为G中的任意流。

$$|f| = f(S, T)$$
 (引理26.4)

$$= \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u, v) - \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(v, u)$$
 (根据流横跨切割 (S, T) 的净 流量 $f(S, T)$ 的定义)

$$\leq \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u, v)$$

$$\leq \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} c(u, v)$$

$$=c(S,T)$$
 (根据切割容量的定义) 证毕

(6) 最大流最小切割定理

定理 26.6: 设 f 为流网络 G=(V, E) 中的一个流,该流网络的源点为 s ,汇点为 t ,则下面的条件是等价的:

- (1) f 是 G 的一个最大流;
- (2) 残存网络 G_f 不包括任何增广路径;
- (3) |f| = c(S, T), 其中(S, T)是 G的某个切割。

最大流最小切割定理说明,一个流网络 G 的流 f 在流值等于某个切割的容量时达到最大,此时在对应的残存网络 G_f 中不再

有增广路径。

定理的证明

证明思路:为了证明上述3条等价,只需依次证明由(1)可得(2)、

由(2)可得(3) 以及 由(3)可得(1)。如果得证,则说明三

者可以相互导出,即等价。

- (1) f是 G 的一个最大流;
- (2) 残存网络 G_f 不包括任何增广路径;
- (3) |f| = c(S, T), 其中(S, T)是 G的某个切割。

证明由(1)可导出(2): 反证法

假定f是G的一个最大流,但残存网络 G_f 同时包含一条增广

路径p。设 f_p 是该增广路径p上定义的流, $|f_p| > 0$ 。

根据**推论26.3**,用 f_p 递增f形成的"新流" $f \uparrow f_p$ 将是G中

的一个流,且流值严格大于 |f|, 即 $|f \uparrow f_p| = |f| + |f_p| > |f|$ 。

这与f 是最大流冲突。所以 G_f 中不可能再包含任何增广路径。

- (1) f是 G 的一个最大流;
- (2) 残存网络 G_f 不包括任何增广路径;
- (3) |f| = c(S, T), 其中(S, T)是 G的某个切割。



证明 由(2)可导出(3)

因为 G_f 中不包含任何增广路径,所以 G_f 中不存在从源点 S_f 到汇点 t 的路径。

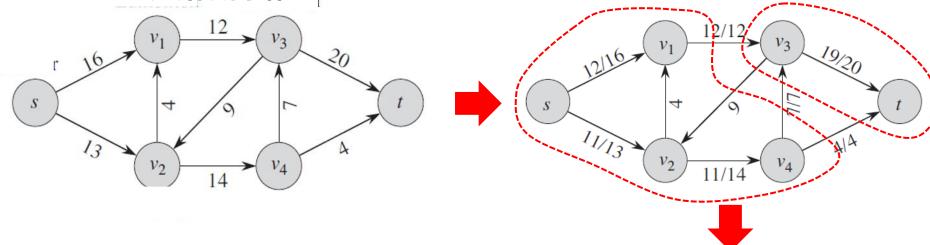
定义这样一个切割 (S, T) 如下

 $S = \{v \in V : 在 G_f + representation + representation for the property of th$

$$T = V - S$$
.

原始流网络

最大流时的流网络

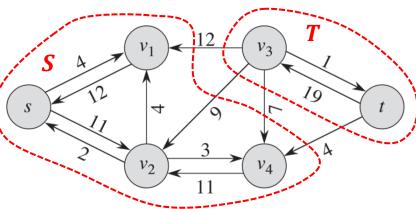


定义切割 (S, T):

 $S = \{v \in V : 在G_f 中存在一条从<math>s$ 到v的路径},

T = V - S

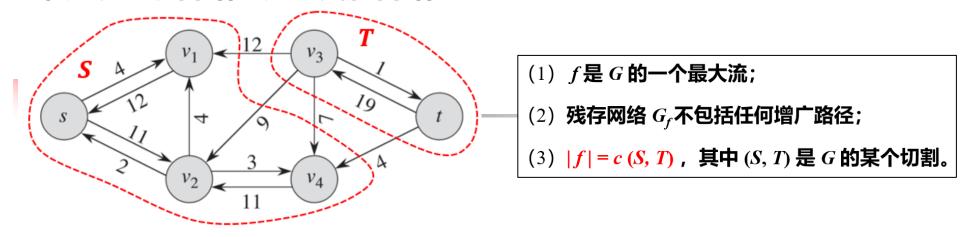
最大流的流网络对应的残存网络



无增广路径: G_f 中不存在从S到t的有向路径。

无增广路径

最大流的流网络对应的残存网络



现证明: 对于某个切割,包括对上述 (S, T), 将有 /f/=c(S, T)。

根据以上切割 (S, T) 的设定,显然流 f 是横跨该切割的流。

根据引26.4,流值 f / 等于横跨切割 (S, T) 的净流量 f(S, T),

即: /f/=f(S, T)。

所以为证 f/=c(S,T), 只需要证明: f(S,T)=c(S,T)。

即:当 G_f 中不存在增广路径时,流f横跨切割(S,T)的净流量f(S,T)等于该切割的容量c(S,T)。

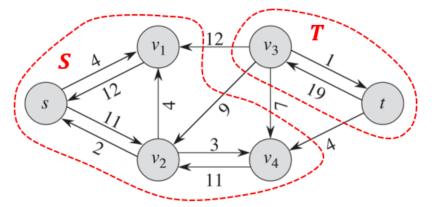
考虑任意一对结点 $u \in S, v \in T$, 有两种情况:

情况1: 若 $(u,v) \in E$, 则必有f(u,v) = c(u,v)。

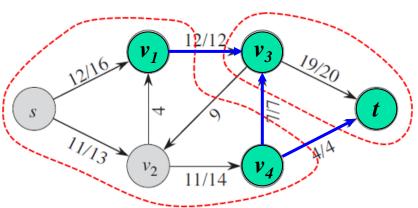
否则,就有f(u,v) < c(u,v)。而如此的话,(u,v)上就会**有残存容量**(即 $c_f(u,v) = c(u,v) - f(u,v) > 0$),而因有残存容量,所以就有 $(u,v) \in E_f$ 。那么在 G_f 中就可以从 s 经过 u 而到达 v,这与 $v \in T$ 相矛盾(S 集合中的结点都是s 可达的结点,但 T 集合的结点都是 s 不可达的。前提 $v \in T$ 已约定 v 是 s 不可达的结点,现在又推出可达,所以相矛盾)。

另外, 若 $(u,v) \notin E$, 则 f(u,v) = 0。

最大流的流网络对应的残存网络



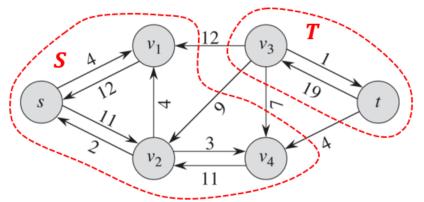
最大流时的流网络



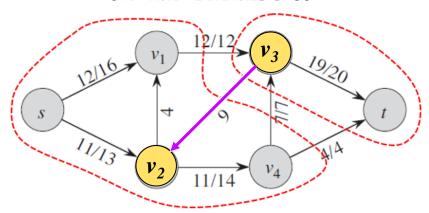
$u \in S, v \in T$

情况2: 若有 $(v,u) \in E$, 则必有f(v,u) = 0 。

最大流的流网络对应的残存网络



最大流时的流网络



否则,就有f(v,u) > 0。如果这样的话,在 G_f 中就存在它的**反向边** (u,v),即 $(u,v) \in E_f$,这样就推出与情况1相同的矛盾。

另外, 若 $(v,u) \notin E$, 则 f(v,u) = 0。

综上,可以得到

$$f(S,T) = \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} f(u,v) - \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} f(v,u)$$

$$= \sum_{u \in S} \sum_{v \in T} c(u,v) - \sum_{v \in T} \sum_{u \in S} 0$$

$$= c(S,T)$$

即当 G_f 中不包含增广路径时,横跨切割的净流量就恰好等于切割的容量

$$|f| = f(S, T) = c(S, T)$$

证毕

- (1) f是 G 的一个最大流;
- (2) 残存网络 G_f 不包括任何增广路径;
- (3) |f| = c(S, T), 其中(S, T)是 G的某个切割。

证明 由(3)可导出(1)

根据推论26.5(任何流 f 的值不超过任意切割的容量),

对于所有切割 (S,T), $|f| \le c (S,T)$, 因此, |f| = c (S,T) 意味

着ƒ是一个最大流。

同时也根据推论26.5: 流 f 的值不超过任意切割的容量,

所以,这样的(S, T) 将是 G 的一个最小切割。

定理证毕

◆回到Ford-Fulkerson方法

```
FORD-FULFERSON-MENTHOD(G, s, t){
1 initialize flow f to 0
2. while there exists an augmenting path p in the residual network G<sub>f</sub>
3. augment flow f along p
4. return f
```

如何具体实现最大流的求解?

- ◆ 基本思想:通过不断增加可行流的流值找最大流
- ◆ 技术路线:
 - (1) 从流值为0的初始流开始
 - (2) 对流值进行增加 \rightarrow 在 G_f 中找增广路径
 - (3) 确认无法增加流值,即得到最大流。 \rightarrow G_f 不再包括增广路径

6、Ford-Fulkerson算法的细化

```
FORD-FULFERSON(G, s, t){
```

- 1 for each edge $(u,v) \in G.E$
- 2. (u, v).f = 0 初始流值设为0

<mark>找一条增广路径</mark> 【

- 3. while there exists a path p from s to t in the residual network G_f
- 4. $c_f(p) = \min \{c_f(u, v) : (u, v) \text{ is in } p\}$
- 5. for each edge (u, v) in p

求增广路径的残存容量 $c_f(p)$

- 6. if $(u, v) \in E$
- 7. $(u, v).f = (u, v).f + c_f(p)$
- 8. else
- 9. $(v, u).f = (v, u).f c_f(p)$

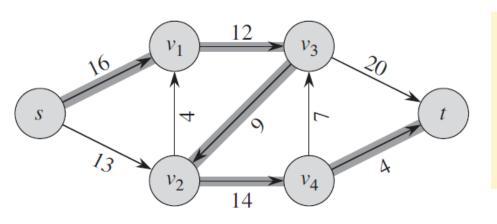
若 $(u, v) \in E$,则用 $c_f(p)$ 扩增(u, v) 上的流量

若 $(u, v) \notin E$,其反向边 $(v, u) \in E$ 且 (v, u)上是满流量,此时用 $c_f(p)$ 减少 (v, u) 上的流(**回流**)。

如何找一条增广路径?BFS 或者 DFS

(1) 基本的Ford-Fulkerson算法

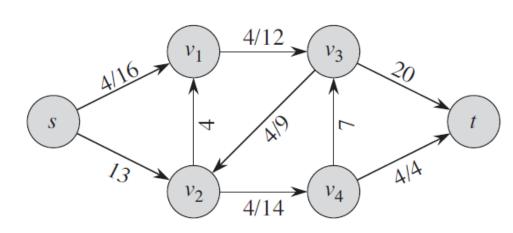
算法运行示例: Iteration 1



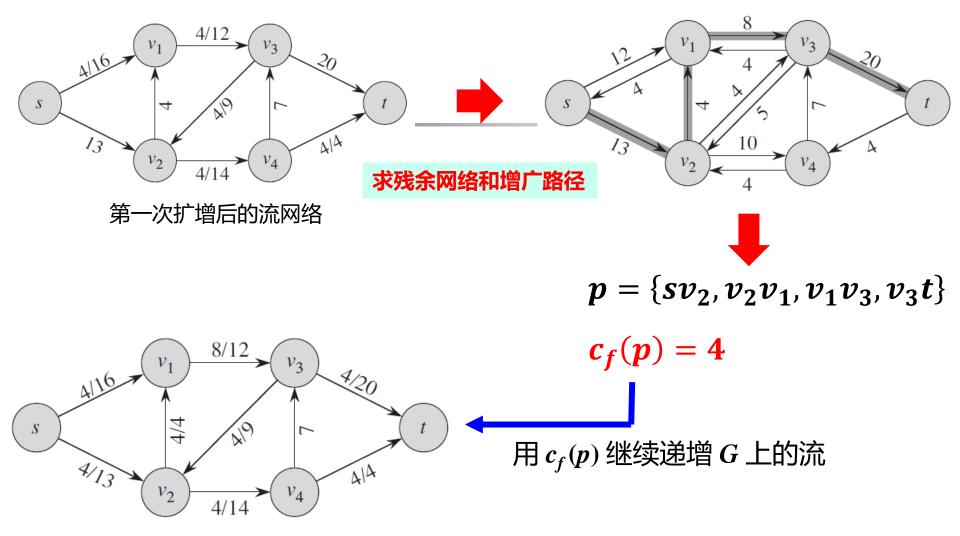
流网络 G 初始状态,此时G 上的流 f = 0, $G_f == G$,直接 在其中找一条增广路径 p。

注: 增广路径可能不止一条, 选其中一条即可

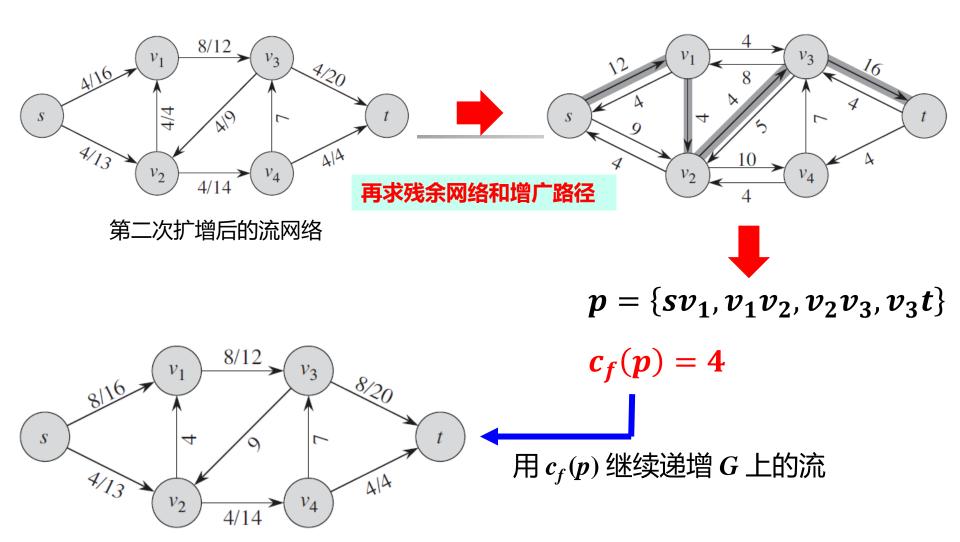
$$p = \{sv_1, v_1v_3, v_3v_2, v_2v_4, v_4t\},$$
 $c_f(p) = 4$
用 $c_f(p)$ 递增 G 上的流



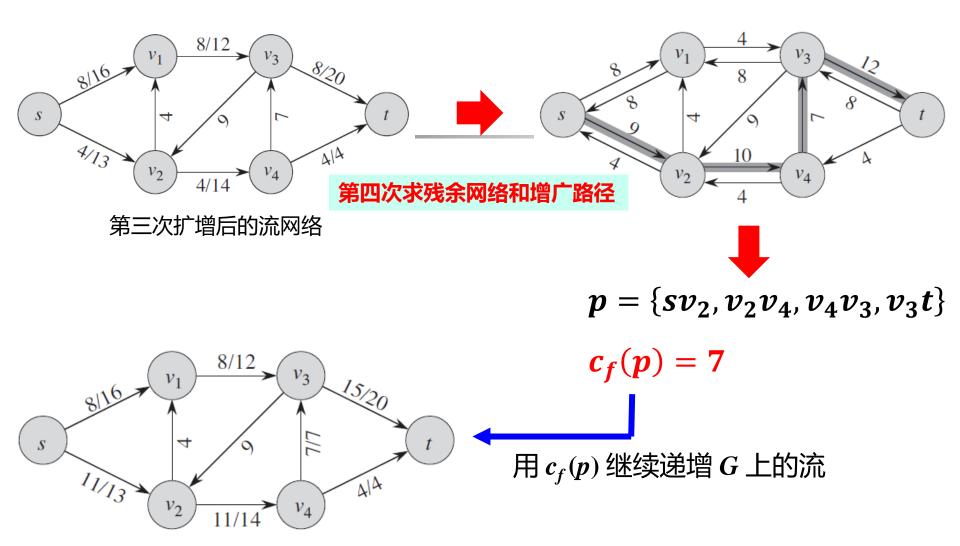
第一次扩增后的流网络



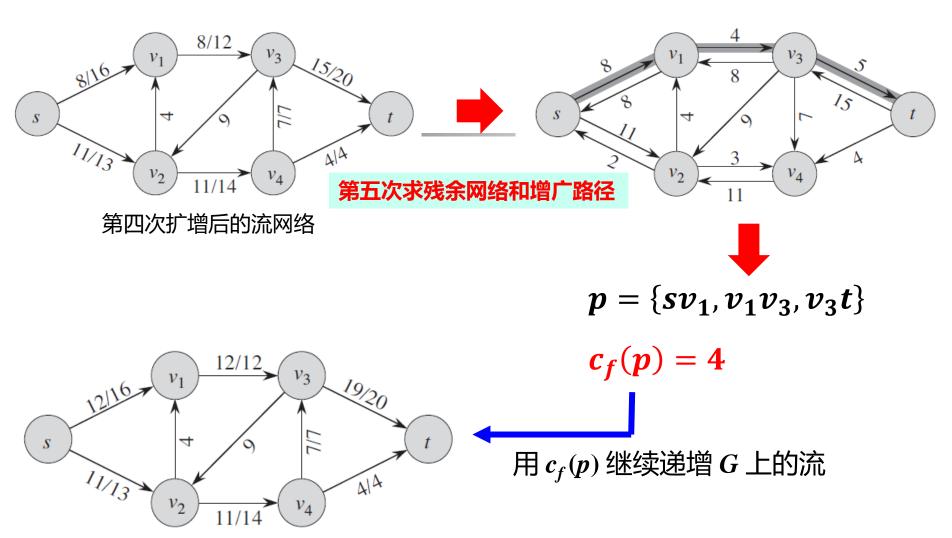
第二次扩增后的流网络



第三次扩增后的流网络



第四次扩增后的流网络



第五次扩增后的流网络



第五次扩增后的流网络

无增广路径,得到最大流

$$|f^*| = 23$$

注:这里记最大流为 f^*

无增广路径: G_f 中不存在从S到t的有向路径。

(2) Ford-Fulkerson算法复杂性分析

◆ 假定容量为整数。

注:如果边的容量是无理数, Ford-Fulkerson方法可能不能终止(不收敛)。

◆ Ford-Fulkerson算法的时间复杂度是 $O(|E| \times |f^*|)$.

运行时间分析:

① while: 因为每一次循环,流值至少增加1,所以最多有 $O(|f^*|)$ 次迭代。

```
FORD-FULFERSON(G, s, t) {
1 for each edge (u,v) \in G. E
2. (u,v).f=0
3. while there exists a path p from s to t in the residual network G_f
4. c_f(p) = \min \{c_f(u,v) : (u,v) \text{ is in } p\}
5. for each edge (u,v) in p
6. if (u,v) \in E
7. (u,v).f = (u,v).f + c_f(p)
8. else
9. (v,u).f = (v,u).f - c_f(p)
```

② 每次循环时间

每次循环做三个主要操作,计算残存网络、寻找增广路径和

更新每条边的流值。

◆ 计算残存网络: O(|E|)

◆ 寻找增广路径: $O(|V|+|E|) \in O(|E|)$

◆ 用 $c_f(p)$ 更新流: O(|E|)

BFS 或 DFS 的时间

复杂度都是O(n+e),

且/E/>/V/-1。

```
综合: O(|E| \times |f^*|)
```

```
FORD-FULFERSON(G, s, t){
                                                                                                                                                                                               for each edge (\underline{u},\underline{v}) \in G.E
                                                                                                                                                                                                                                    (u,v).f=0
                                                                                                                                                                     3. while there exists a path p from s to t in the residual network G_t
O(|E|) = \min \{ \underline{c}_f(u, v) : (u, v) \text{ is in } p \}
\begin{cases} c_f(p) = \min \{ \underline{c}_f(u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) = E \end{cases}
\begin{cases} c_f(p) = \min \{ \underline{c}_f(u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) = E \end{cases}
\begin{cases} c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) = E \end{cases}
\begin{cases} c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) = E \end{cases}
\begin{cases} c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) = E \end{cases}
\begin{cases} c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (u, v) : (u, v) \text{ is in } p \} \\ c_f(v, v) : (u, v) : (
                                                                                                                                                                                                                                        \underline{c_f(p)} = \min \{\underline{c_f(u, v)} : (u, v) \text{ is in } \underline{p} \}
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                  (v, u).f = (v, u).f - \underline{c}_f(p)
```

7、Edmonds-Karp算法

Edmonds-Karp算法是Ford-Fulkerson算法的一种具体实现:

使用广度优先搜索寻找源点到汇点的最短路径作为增广路径。

```
FORD-FULKERSON (G, s, t)

1 for each edge (u, v) \in G.E

2 (u, v).f = 0

3 while there exists a path p from s to t in the residual network G_f

4 c_f(p) = \min\{c_f(u, v) : (u, v) \text{ is in } p\}

5 for each edge (u, v) in p

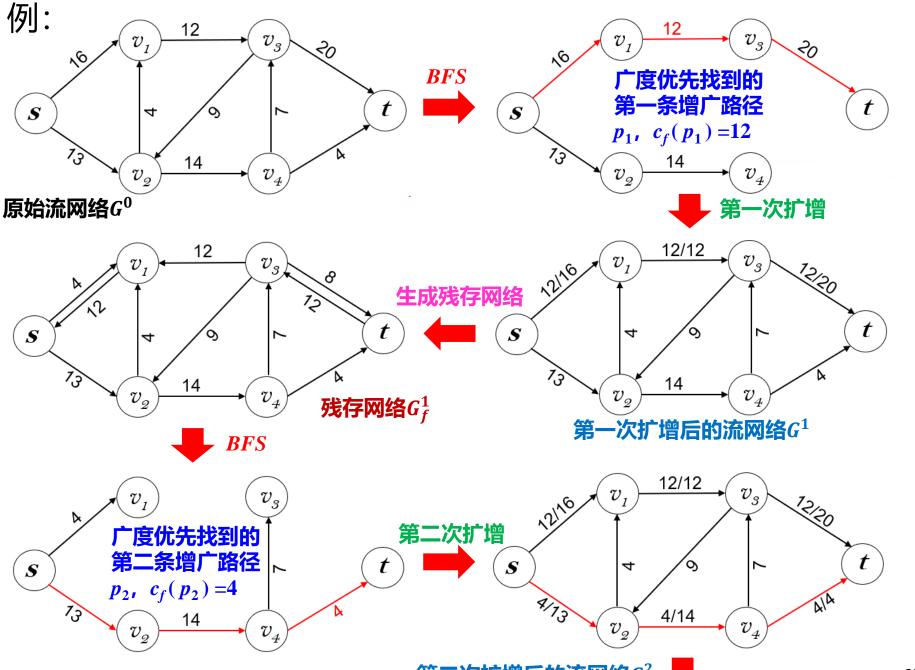
6 if (u, v) \in E

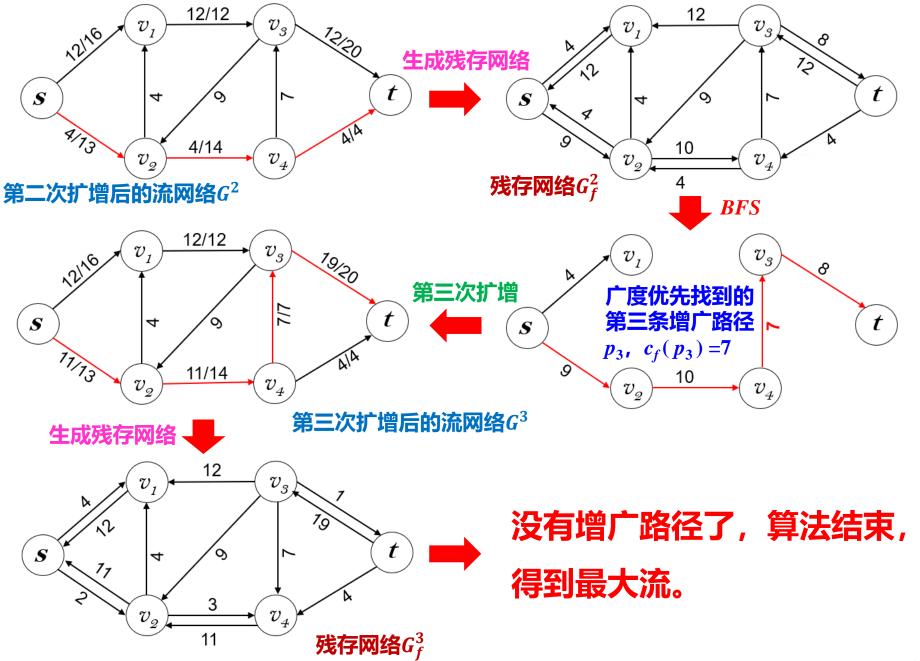
7 (u, v).f = (u, v).f + c_f(p)

8 else (v, u).f = (v, u).f - c_f(p)
```

Edmonds-Karp算法的时间复杂度: O(VE²)

Ford-Fulkerson算法: $O(|E| \times |f^*)$





Edmonds-Karp算法的时间复杂度:

- ◆ 分析Edmonds-Karp算法的时间复杂度主要看以下问题:
- (1) 求 G_f 、用 BFS 找最短路径(增广路径)及扩增流:O(E)。
- (2) 迭代 (while循环) 中总共会找到多少条最短路径 (循环多少次) ?
 - **◆ O(VE): 找关键边问题**。 (见后)

综合: O(VE²)。

证明过程如下:

路径长度。注:路径长度等于路径上的边数。

引理26.7: 如果Edmonds-Karp算法运行在流网络 G = (V, E) 上,源点为 s ,汇点为 t ,则对于所有结点 $v \in V$ - $\{s, t\}$,残存网络 G_f 中的最短路径距离 $\delta_f(s, v)$ **随着每次流量的递增而单调递增。** 证明:

假设对于某个结点 $v \in V$ - $\{s, t\}$, 存在一个流量递增操作,导致残存网络 G_t 中从源结点 s 到 v 的最短路径长度减小。

设 f 是流量递增操作中第一个导致 G_f 中某条最短路径长度减少的流量递增操作之前的流量,f'是流量递增操作之后的流量。

现假设 v 是在流递增操作中,**最短路径被减小的结点中**

 $\delta_{f'}(s,\bullet)$ 最小的结点。则,根据此假设就应有:

$$\delta_{f'}(s,v) < \delta_f(s,v)_{\circ}$$

下面证明该式 不成立 设 $p = s \mapsto u \rightarrow v$ 为残存网络 $G_{f'}$ 中从源点s 到结点v 的一

条最短路径,设 \underline{u} 是这条路径上 \underline{v} 的直接前驱,显然 $(\underline{u},\underline{v}) \in \underline{E}_{f'}$ 。

而且根据最短路径性质,有:

$$\delta_{f'}(s,u)=\delta_{f'}(s,v)-1$$
 路径长度等于路径上的边数 再看这个 u : 应有 $\delta_f(s,u)\leq \delta_{f'}(s,u)$ 并且还有 $(u,v)\notin E_f$,这是因为 ,如果 $(u,v)\in E_f$,就有: E_f 是 G_f 的边集
$$\delta_f(s,v)\leq \delta_f(s,u)+1$$
 三角不等关系
$$\leq \delta_{f'}(s,u)+1$$
 = $\delta_{f'}(s,v)$ 路径变长了,而不是变短.

就与"ν是最短路径被减小的结点"的假设矛盾了。

所以就有 $(u, v) \notin E_f$ 。

由上可得:

- ① 若 $(u,v) \in E_{f'}$, 则 $(u,v) \notin E_f$;
- ② 而 $(u,v) \in E_{f'}$ 说明 $G + u \times v$ 之间有边 (即相邻接)。

进一步思考:为什么 $(u,v) \notin E_f$ 但 $(u,v) \in E_{f'}$?

这是因为: f 中没有 v 到 u 的流量,但在由 f 至 f' 的递增操作中,增加了 v 到 u 的流量 (而使得在 f' 中存在 $v \to u$ 的流量, 进而在 $G_{f'}$ 中存在边 (u,v))。

故:正是由 $f \subseteq f'$ 增加了 $v \supseteq u$ 的流量,所以 $\mathbf{c} G_f$ 中,边

(v,u) 在所选增广路径上。即 G_f 中存在 $s \sim v \rightarrow u \sim t$ 的增广路径。

而 Edmonds-Karp 算法是按最短路径寻找增广路径,所以这条增广路径中的**子路径** $s \sim v \rightarrow u$ **是从** s **到** u **的一条最短路径**, v 是 u 的前驱。

(注: 在 G_f 的增广路径子路径 $s \sim v \rightarrow u$ 中, $v \neq u$ 的直接前驱,而在前面设定的 $G_{f'}$ 中的最短路径 $p = s \cdots \rightarrow u \rightarrow v$ 中, $u \neq v$ 的直接前驱)

再根据最短路径的性质,在 G_f 中应有:

$$\delta_f(s, v) = \delta_f(s, u) - 1$$

$$\leq \delta_{f'}(s, u) - 1$$

$$= \delta_{f'}(s, v) - 2$$

可见:流量递增操作不可能使残存网络中 *s* 到 *v* 的最短路径 长度减小,所以前面的假设不成立。

从而有:对于任意结点 $v \in V$ - $\{s, t\}$,残存网络 G_f 中的最短路径长度 $\delta_f(s,v)$ 随着每次流量的递增而单调递增。引理得证。

- 定理26.8: 如果Edmonds-Karp算法运行在源结点为 s 汇点为 t 的流网络 G = (V, E) 上,则**算法执行的流量递增操作的次数为** O(VE)。
- **关键边**:在残存网络 G_f 中,如果一条增广路径 p 的**残存容量**等于该条路径上边 (u, v) 的**残存容量**,即 $c_f(p) = c_f(u, v)$,那么边 (u, v) 称为增广路径 p 上的**关键边**。(注:每条增广路径上至少有一条关键边,思考关键边带来的影响)

关键边的一个关键特性:对当前流 f,一条边 (u,v) 若成为了关键边,则在递增操作后,因残存容量为0,所以在其后的残存网络中 (u,v) **将消失**;这一状态一直维持到后面某次递增产生了 v 至 u 的流量后,(u,v) 才可能再次出现在残存网络中。



◆ 现在证明: 一条边 (*u,v*) 成为关键边之后, 在下次再成为关键边的时候, *s* 到 *u* 的最短距离至少会增加2。

设 $u, v \in V$, 且 $(u, v) \in E$ 。 U

首先考虑 (u,v) 第一次成为关键边时:此时 (u,v) 处于增广路

ig| 径上,而**增广路径是最短路径**,所以有: $\delta_f(s,v) = \delta_f(s,u) + 1$ 。

之后, (u, v) 会从下一个残存网络中消失。

如果 (u,v)能再次成为关键边,这必有之前某一步从u 到v 的

流量减小了。设这一步之前的一步的流是f',正是因为f',使得

(u,v) 的反向边 (v,u) 出现在 $G_{f'}$ 的增广路径上,而在这条增广路径

上有: $\delta_{f'}(s,u) = \delta_{f'}(s,v) + 1$ 。

且根据引理26.7,有: $\delta_f(s, v) \leq \delta_{f'}(s, v)$,

进而有 $\boldsymbol{\delta_{f'}}(s, \boldsymbol{u}) = \boldsymbol{\delta_{f'}}(s, \boldsymbol{v}) + 1$

 $\geq \delta_f(s,v) + 1 = \delta_f(s,u) + 2$

即:一条边(*u*, *v*)成为关键边之后,在下次再次成为关键边的时候,*s*到*u*的最短距离至少会增加2。

因此,从 (u, v) **第一次成为关键边**后算起,(u, v) 还能成为关键边的次数至多是 (|V|-2)/2 = |V|/2-1。 即一条边 (u, v) 能成为关键边的总次数最多为 |V|/2。

而算法中,每条增广路径上至少有一条关键边,且每条边都可能成为关键边。所以所有边能成为关键边的总次数最多是: $E \times |V|/2$,所以出现的关键边总数至多为 O(VE),亦即算法最多迭代O(VE) 次。

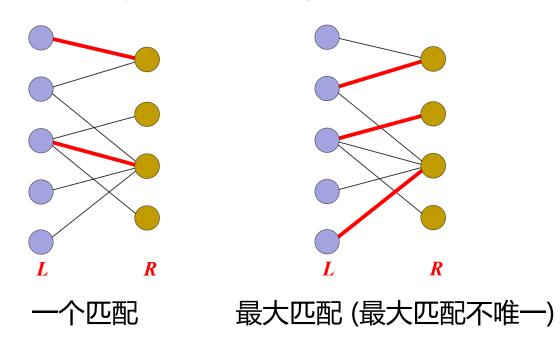
由于在用广度优先搜索寻找增广路径时,Ford-Fulkerson方法的每次迭代(构造残存网络、找增广路径和增加流值等)都可以在 O(E)时间内实现,所以Edmonds-Karp**算法的总运行时间是** $O(VE^2)$ 。

26.3 最大流算法的一个应用: 寻找最大二分匹配

1、匹配

无向图 G = (V, E) 的一个匹配是边的一个子集 $M \subseteq E$,使得对所有结点 $v \in V$,M 中最多只有的一条边与其相连。M 中边的数量称为 M 的基数,记为 M。

最大匹配: 图 G 的基数最大的匹配, 称为最大匹配。

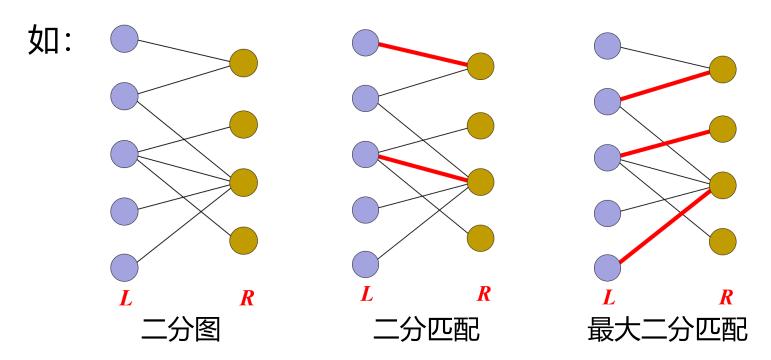


2、二分图:

二分图中的结点集 V 可以**划分**为两部分 L 和 R (即切割),使得 $L \cup R = V, L \cap R = \emptyset$,且所有的边**横跨该划分**,即对于任意的 $(u,v) \in E$,有 $u \in L, v \in R$ 或者 $v \in L, u \in R$ 。

二分匹配问题:求二分图中的匹配。

最大二分匹配问题: 求二分图中的最大匹配。



3、利用网络流算法求最大二分匹配

将二分图改造成流网络,然后利用Ford-Fulkerson算法求解。

(1) 将二分图改造成流网络

设二分图 G = (V, E),按照下述方式,将其改造成一个流网络

$$G' = (V', E')$$
:

- ◆ 新增 源点 s 和 汇点 t, 令 $V' = V \cup \{s, t\}$;
- ◆ 新增s到L中所有结点的边和R中所有结点到t的边,即令:

$$E' = \{(s, u): u \in L\} \cup \{(u, v): (u, v) \in E\} \cup \{(v, t): v \in R\}$$

◆ 定义 E' 每条边上的容量为单位容量:

$$c(u,v) = 1$$
 for all $(u,v) \in E'$

不失一般性,这里将 G' 中的边全部 视为从 "左" 至 "右" 的**有向边**。

如:

并且,不失一般性,假定 G 的结点集 V 中的**每个结点至少 有一条相连的边**。则有: $|E| \ge |V|/2$,且有 $|E| \le |E'|$,并且

R

 $|E'|=|E|+|V|\leq 3|E|$,所以 $|E'|\in \Theta(|E|)$ (数据量的数量级相等)。

(2) 寻找最大二分匹配

利用Ford-Fulkerson算法求 G'中的最大流。

问题的解是:流值大于0且在原图中的边将构成最大匹配,最 大匹配的基数等于最大流的流值。

为此需要证明以下三点:

- (a) 原图中的匹配和转化后流网络中流——对应,并且匹配集中的边数对应于流值。
- (b) 证明在容量限制是整数的前提下, Ford-Fulkerson方法产生的流是整数值的流。
- (c) 证明最大流的流值等于最大匹配的基数。

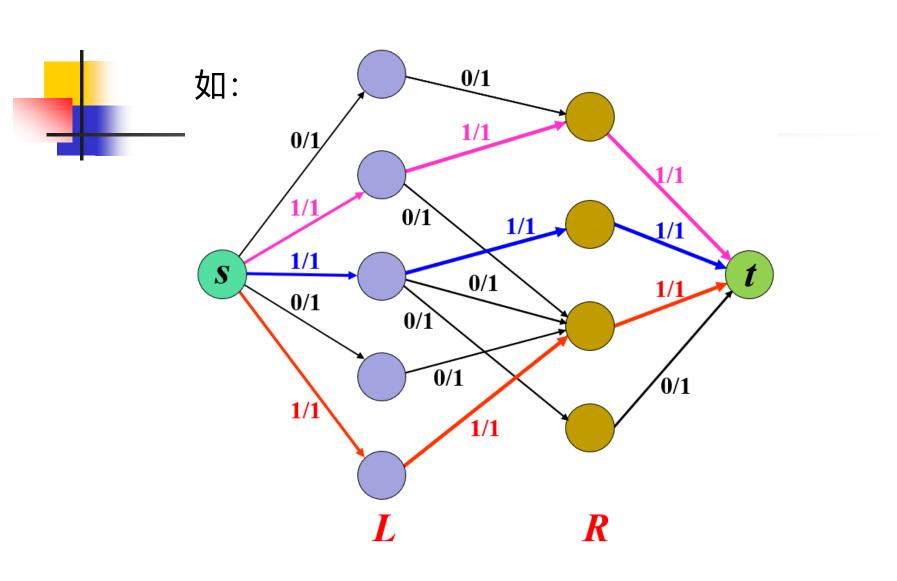
其中: (a) 由以下引理给出

引理26.9:如果 M 是 G 中的一个匹配,则流网络 G 中存在一个整数值的流 f ,使得 |f| = |M|。**反之**,如果 f 是 G' 中的一个整数流,则 G 中存在一个匹配 M,使得 |M| = |f|。

证明: 假定 M 是G中一个匹配,在G' 中定义一个流 f 与 M 对应:

- ◆ 若 $(u,v) \in M$, f(s,u) = f(u,v) = f(v,t) = 1
- ◆ 而 E' 中的其它边 (x,y), $(x,y) \in E'$, $(x,y) \notin M$, f(x,y) = 0。

(可以验证 f 满足容量限制和流量守恒性质,自行验证)



反之,假定f是G'的一个**整数值流**,则在G中定义一个边子集M与f对应:

 $M = \{(u, v) : u \in L, v \in R, and f(u, v) > 0\}$

(即M由G中对应于G'中的那些流量大于0且横跨划分(L,R)的边组成)

根据 G' 的结构特点,① 对 L 中的每个结点 $u \in L$,由于只有一条入边 (s,u),且容量为1,而这里 f 被定义为整数值的流(即流值必须为整数),所以 u 最多只能从 (s,u) 接收1个整数单位流量,而根据流量守恒性质,如果有流入的1单位流量,则 u 同时也必有1个单位流量沿唯一的一条边流出至其对端结点。

② 同样,对于 R 中的每个结点 $v \in R$,最多只能有1个整数单位流量通过一条入边流入并通过 (v,t) 流出至 t 。

所以,对 V 中的任何结点,如果在 G' 中连接有一条流值大于0 的边,它只能连接一条 (不管是流入还是流出) 。

根据 M 的定义: M 由那些 f(u,v) > 0 的"边"组成,所以 M 是 G 的一个匹配(即:由于有 G' 中流 f 的前提约束,使得 G 的结点集 V 中的每个结点最多只能和 M 中的一条边相连)。

而且,事实上,由于"f 是整数流、且边的容量都为1"的设定,使得 f(u,v)>0 实际就意味着 f(u,v)=1。而且,那些流量大于 0 边 (u,v) 都是 $u\in L$ 且 $v\in R$ 的横跨划分的边,流仅从u 流向 v ,不存在反向流,这就使得 |M|=|f| 。

综上所述,对于一个二分图 G = (V, E) 和它对应的流网络

G' = (V', E'),以及如前定义的G的匹配M和G'上的流f,有:

- (1) 对于 E 中任何属于 M 中的边 (u,v), 有 $< u,v > \in E'$ 且 $< v,u > \notin E'$,且由于 $u \in L$, $v \in R$,所以在 G' 中,边 (u,v) 横跨划分 $(L \cup \{s\}, R \cup \{t\})$,且 f(u,v) = 1;
 - (2) 而对任何不属于M中的所有边,其上的流值都等于0。
 - (3) 流 f 横跨划分 $(L \cup \{s\}, R \cup \{t\})$ 。

根据引理26.4 ($|f| = f(L \cup \{s\}, R \cup \{t\})$) ,即有:

$$|f| == |M|$$

(b) 由以下定理给出

(即在容量限制是整数的前提下, Ford-Fulkerson 方法产生的流是整数值的流)

定理26.10 (完整性定理) 如果容量函数 c 只能取整数值,则 Ford-Fulkerson 方法所生成的最大流 f 满足 f / 是整数值的性质。 而且,对于所有的结点 u 和 v , f (u,v) 的值都是整数。

证明:可以通过对迭代次数的归纳进行证明(自学)。

(c) 由以下推论给出

(即证明最大流的流值等于最大匹配的基数)

推论26.11 二分图 G 的一个最大匹配 M 的边数等于其对应的流网络 G' 中某一最大流 f 的值。

证明: (反正法)

假定 M 是图 G 中的一个最大匹配,但流网络 G' 中对应的流 f 不是最大流。那么 G' 中就有一个更大的流 f': |f'| > |f|。

由于 G' 的容量都是整数值,根据**定理**26.10,f' 的值也是整数值。再根据**引理**26.9,G 中就存在一个与 f' 对应的匹配 M',且有 |M'|=|f'|>|f|=|M|,这与 M 是最大匹配相矛盾。

同理可证,如果f是G'中的一个最大流,则其对应的匹配是G的一个最大匹配。

时间分析:

二分图任何匹配的基数的最大值为 min(L, R) = O(V), 所以 G' 中的最大流的值为 O(V)。

所以可以在 O(VE') = O(VE) 时间内找到一个二分图的最大匹配。

注: Ford-Fulkerson算法的时间复杂度是: O(|E|*f*)

$$|E'| = \Theta(E)$$

本章小结

- 1. 基本概念: 流网络、流、最大流等;
- 2. Ford-Fulkerson方法的基本思想;
- 3. 残存网络、增广路径、最大流最小切割定理;
- 4. Ford-Fulkerson算法和Edmonds-Karp算法,相关性质和一些证明;
- 4. 最大流算法的应用: 最大二分匹配问题。



■ 作业: 26.1-1, 26.2-3, 26.3-1