

图论模型

数学系 孙艳蕊

yanruisun@126.com



主要内容



- 图论模型
- 图论的基本概念
- 最短路问题
- 最小生成树问题
- 旅行售货员问题
- 最大流问题
- 匹配问题

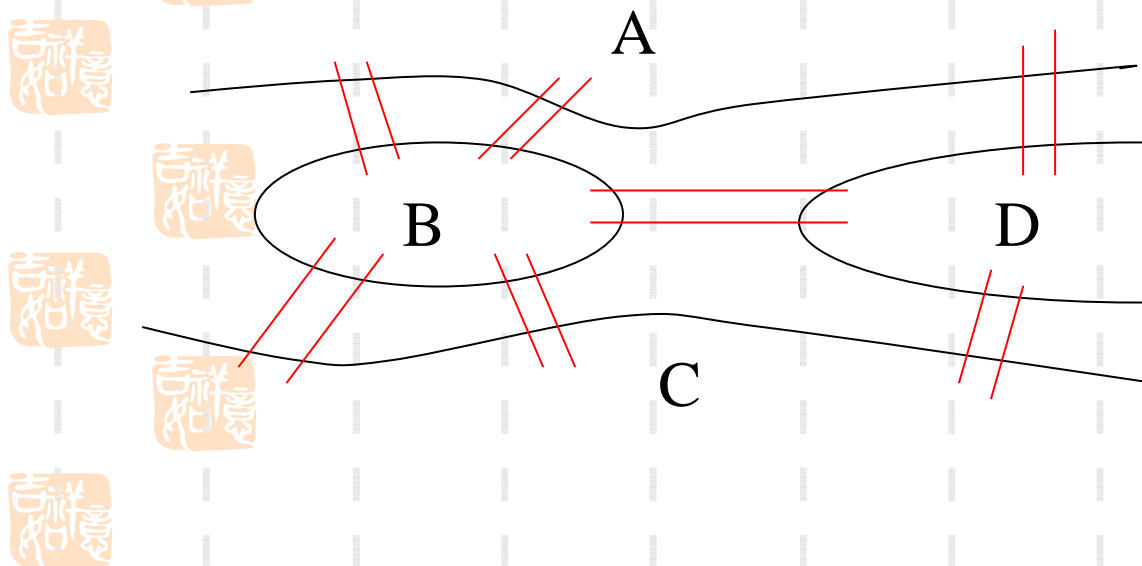


一、图论模型

■ 例1. 哥尼斯堡七桥问题(18世纪)

(1) 问题

能否从一块陆地出发,走遍每座桥一次且仅一次然后回到出发地?

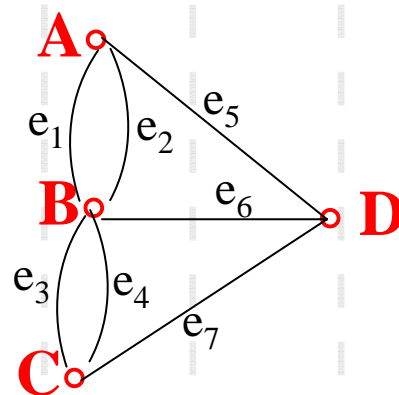


(2) 问题分析与模型假设

问题的本质是能否从一地无重复地一次走遍七桥，与所走过的桥的大小、形状、长短、曲直等均无关，因此不妨将其视为一条弧线；

四块陆地可重复经历，至于陆地的大小、形状、质地等也与问题的无关，因而可视四块陆地为四个点 **A、B、C、D**。

对四个陆地 A、B、C、D，若其间有桥，则用一条弧线连接起来，有两座桥，则连两条不重合的弧线，便得到一个图，并称代表陆地的四个点为**顶点**，代表桥的弧线为**边**。这样，能否从一地出发走遍七座桥一次且仅一次再回到出发点就变成了：**能否从这个图上任一顶点出发，经过每条边一次且仅一次而回到出发顶点。**

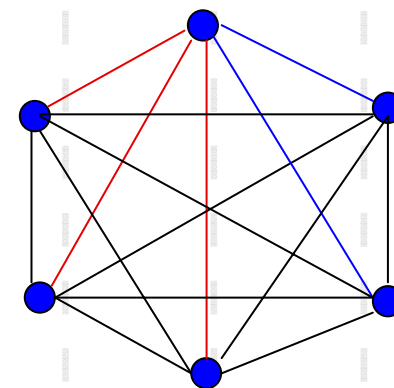


例2 现有6个人，任意两人之间或者相互认识，或者相互不认识，证明这6个人中，或者有3个人彼此认识，或者有3个人彼此不认识。

分析：枚举 $2^{15} = 2^5 \cdot 2^4 \cdot 2^3 \cdot 2^2 \cdot 2^1 = 2^{15}$

计算量很大，借助图模型解决。

以人为顶点，关系为边，
构造一无向图。问题转化为：



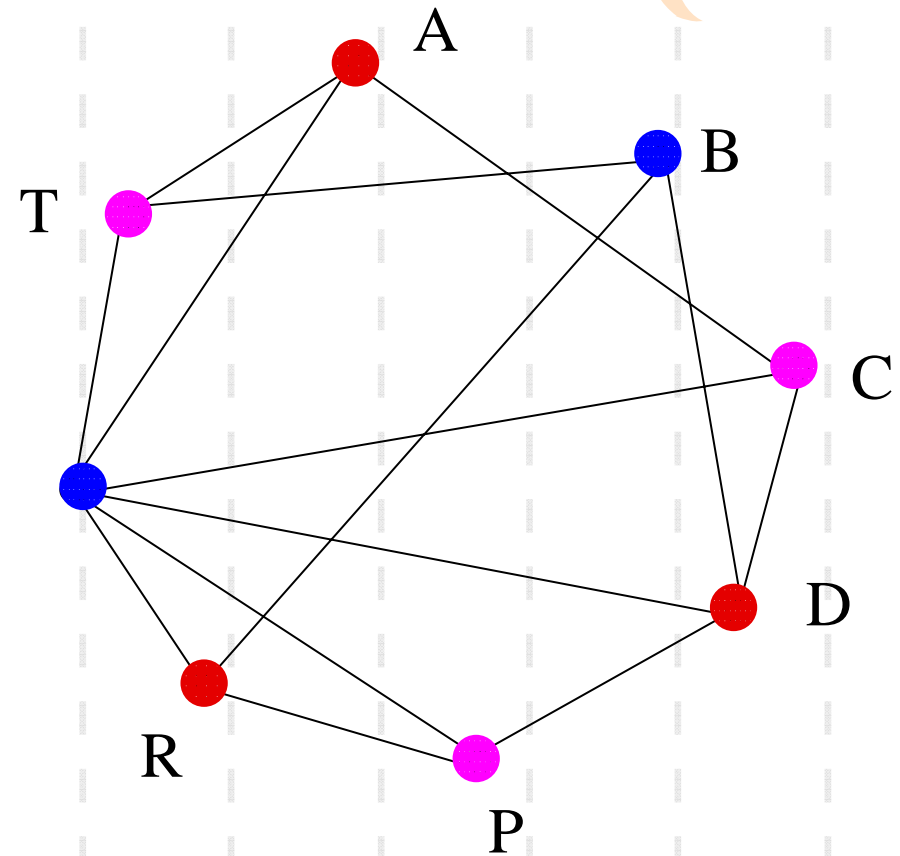
证明这个图中或存在一红三角形(认识)，
或存在一蓝三角形(不认识)。

例3 药品存储问题

- 有8种化学药品A、B、C、D、P、R、S和T要放进贮藏室保管,出于安全原因,下列各组药品不能贮在同一室内:A—R, A—C, A—T, R—P, P—S, S—T, T—B, B—D, D—C, R—S, R—B, P—D, S—C, S—D, 试为这8种药品设计一个使用房间数最少的贮藏方案。

A—R, A—C, A—T,
R—P, P—S, S—T,
T—B, B—D, D—C,
R—S, R—B, P—D,
S—C, S—D.

至少需用**3**个房间。



例4 过河问题：摆渡人Ferryman,狼wolf,羊sheep,卷心菜cabbage过河问题。如何摆渡使得它们不能互相伤害。

例5 考试安排问题：学校期末考试安排 n 门课的考试时间时，不能把同一位学生选修的两门课安排在同一时间考试，问学校考试最少要进行多长时间？

例6 信道分配问题：发射台所用频率从小到大编号为 $1, 2, \dots$ 称为信道。用同一信道的两个台站相距得少于一个常数 d ，问各台至少需同时使用几个不同的信道？

二、图论的基本概念

1. 图的概念

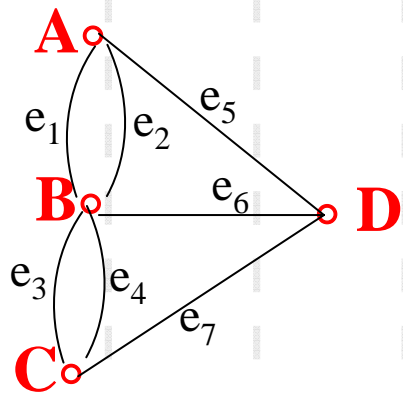
一个图 G 是指一个二元组 $(V(G), E(G))$ ，其中 $V(G) = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 是非空有限集，称为顶点集， $V(G)$ 中的元素称为图 G 的顶点； $E(G)$ 是 $V(G)$ 中的无序或有序的元素对 (v_i, v_j) 组成的集合，称为边集， $E(G)$ 中的元素称为边。

$|V(G)|$ ：图的顶点数； $|E(G)|$ ：图的边的数。

用 $G = (V(G), E(G))$ 表示图，简记 $G = (V, E)$ 。

$v_i v_j$ 表示边 (v_i, v_j) 。

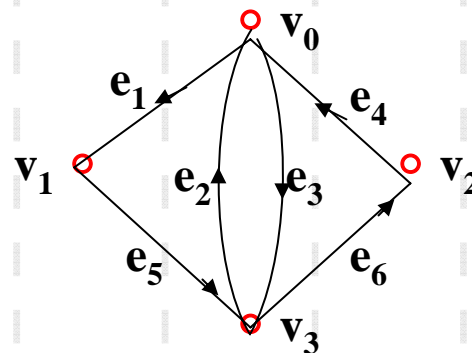
无向图



$$V=\{A,B,C,D\},$$

$$E=\{e_1,e_2,e_3,e_4,e_5,e_6,e_7\}$$

有向图



$$V=\{v_1,v_2,v_3,v_4\},$$

$$E=\{e_1,e_2,e_3,e_4,e_5,e_6\}$$

图：无向图，有向图和混合图。

孤立结点：不与任何边关联的结点。

零图：仅由一些孤立结点构成的图。

平凡图：只有一个顶点的图。

常用术语

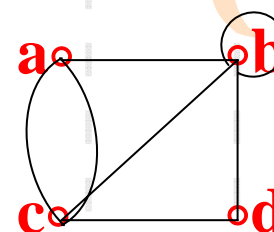
1) 边和它的两端点称为互相关联.

2) 与同一条边关联的两个端点称为相邻的顶点，与同一个顶点关联的两条边称为相邻的边.

3) 端点重合的边称为环，
端点不相同的边称为连杆.

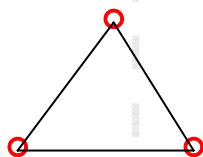
4) 若一对顶点之间有多条以上的边联结，则这些边称为重边.

5) 既没有环也没有重边的图，称为简单图.

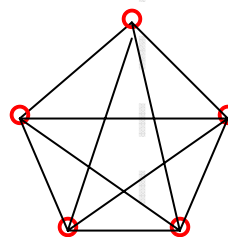


常用术语

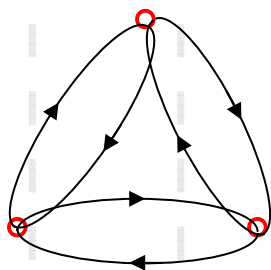
6) 任意两顶点都相邻的简单图,称为完全图. 记为 K_v .



K_3



K_5

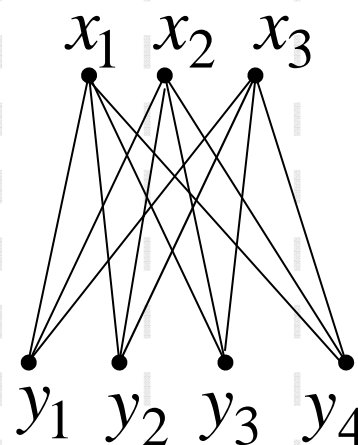
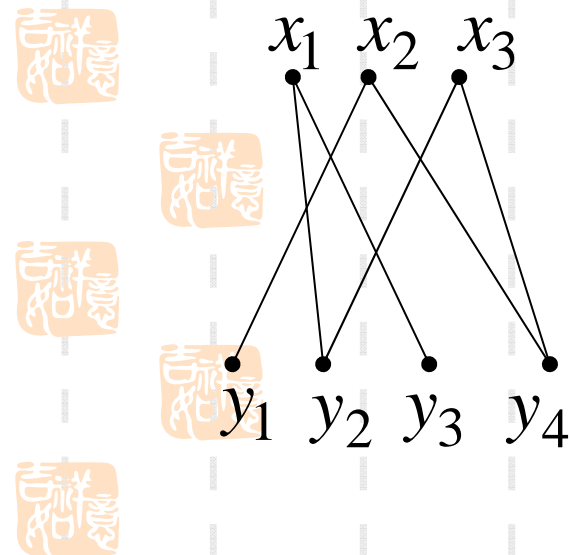


7) 若 $V(G) = X \cup Y$ $X \cap Y = \phi$

且两个点集内部 任意两顶点不相邻,

则称 G 为**二部图或偶图**; 若 X 中每一顶点皆与 Y 中一切顶点相邻, 称为**完全二部图或完全偶图**,

记为 $K_{m,n}$ ($m=|X|, n=|Y|$).



$K_{3,4}$

2. 赋权图与子图

定义 若图 $G = (V(G), E(G))$ 的每一条边 e 都赋以一个实数 $w(e)$, 称 $w(e)$ 为边 e 的**权**, G 连同边上的权称为**赋权图**.



定义 设 $G = (V, E)$ 和 $G' = (V', E')$ 是两个图.

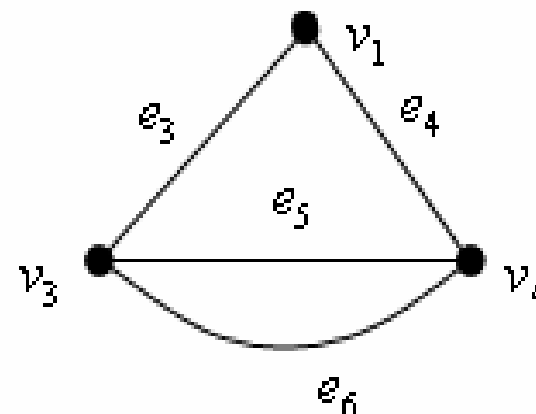
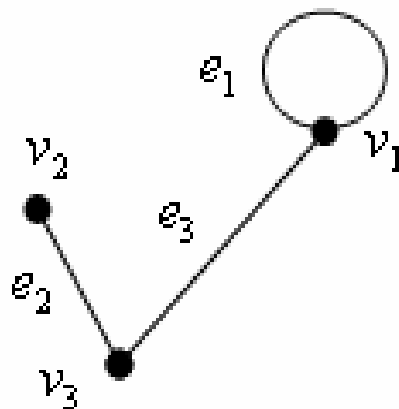
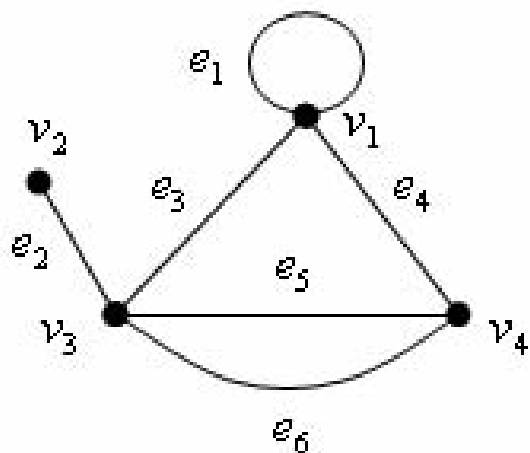
1) 若 $V' \subseteq V, E' \subseteq E$, 称 G' 是 G 的一个子图.

2) 若 $V' = V, E' \subseteq E$, 则称 G' 是 G 的生成子图.

3) 若 $V' \subseteq V$, 且 $V' \neq \phi$, 以 V' 为顶点集, 以两 endpoint 均在 V' 中的边的全体为边集的图 G 的子图, 称为 G 的由 V' 导出的子图, 记为 $G[V']$.

4) 若 $E' \subseteq E$ 且 $E' \neq \phi$, 以 E' 为边集, 以 E' 的端点集为顶点集的图 G 的子图, 称为 G 的由 E' 导出的边导出的子图, 记为 $G[E']$.

$$G[\{v_1, v_2, v_3\}] \quad G[\{e_3, e_4, e_5, e_6\}]$$



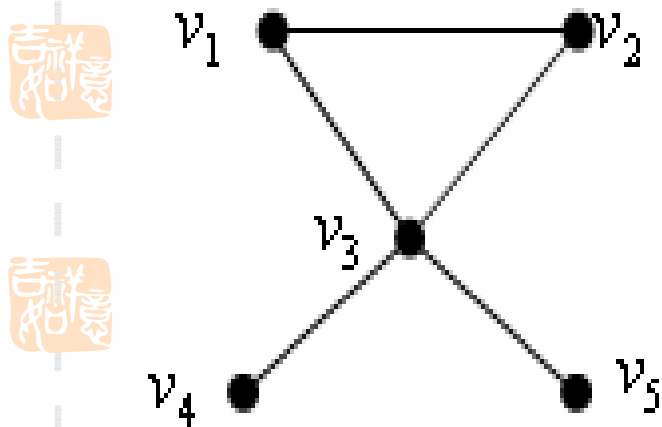
- 3) 若 $V' \subseteq V$, 且 $V' \neq \phi$, 以 V' 为顶点集, 以两 endpoint 均在 V' 中的边的全体为边集的图 G 的子图, 称为 G 的由 V' 导出的子图, 记为 $G[V']$.
- 4) 若 $E' \subseteq E$, 且 $E' \neq \phi$, 以 E' 为边集, 以 E' 的端点集为顶点集的图 G 的子图, 称为 G 的由 E' 导出的边导出的子图, 记为 $G[E']$.

3 图的矩阵表示

邻接矩阵: (以下均假设图为简单图).

1) 对无向图 G , 其邻接矩阵 $A = (a_{ij})_{v \times v}$, 其中:

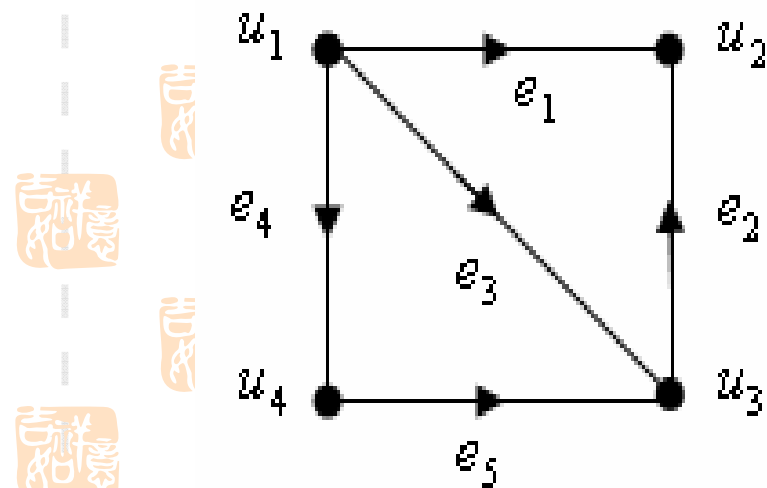
$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{若 } v_i \text{ 与 } v_j \text{ 相邻,} \\ 0, & \text{若 } v_i \text{ 与 } v_j \text{ 不相邻.} \end{cases}$$



$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} v_1 & v_2 & v_3 & v_4 & v_5 \end{matrix} \\ \begin{matrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ v_4 \\ v_5 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

2) 对有向图 $G = (V, E)$, 其邻接矩阵 $A = (a_{ij})_{V \times V}$, 其中:

$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{若 } (v_i, v_j) \in E, \\ 0, & \text{若 } (v_i, v_j) \notin E. \end{cases}$$



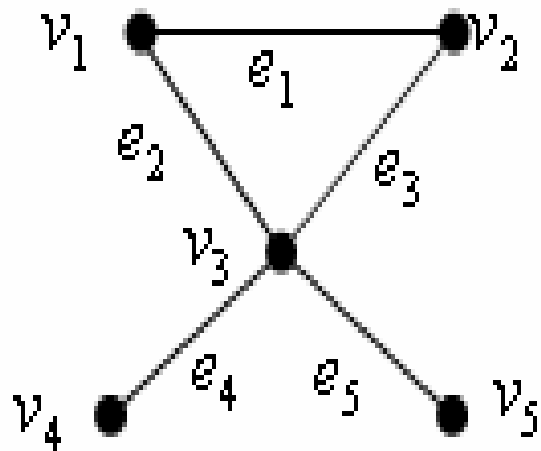
$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} u_1 & u_2 & u_3 & u_4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ u_4 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ u_4 \end{matrix}$$

关联矩阵

1) 对无向图 $G = (V, E)$, 其关联矩阵 $M = (m_{ij})_{V \times E}$,

其中:

$$m_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{若 } v_i \text{ 与 } e_j \text{ 相关联,} \\ 0, & \text{若 } v_i \text{ 与 } e_j \text{ 不关联.} \end{cases}$$

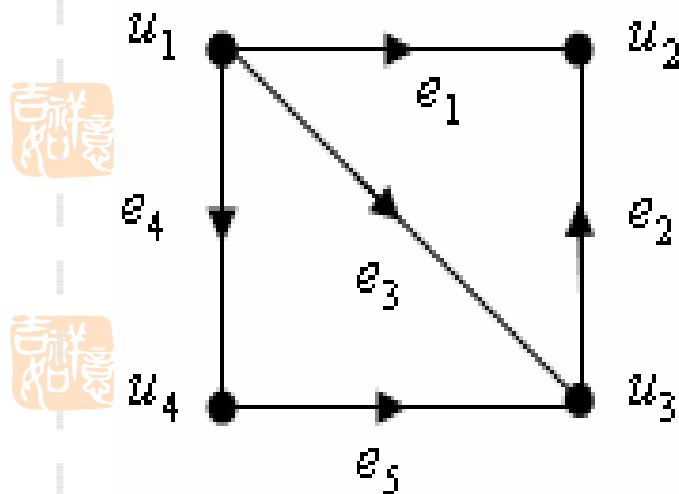


$$M = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 & e_4 & e_5 \\ \begin{matrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{matrix} & v_1 \\ \begin{matrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{matrix} & v_2 \\ \begin{matrix} 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{matrix} & v_3 \\ \begin{matrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{matrix} & v_4 \\ \begin{matrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{matrix} & v_5 \end{bmatrix}$$

2) 对定向图 $G = (V, E)$, 其关联矩阵 $M = (m_{ij})_{V \times E}$,

其中:

$$m_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{若 } v_i \text{ 是 } e_j \text{ 的尾,} \\ -1, & \text{若 } v_i \text{ 是 } e_j \text{ 的头,} \\ 0, & \text{若 } v_i \text{ 不是 } e_j \text{ 的头与尾.} \end{cases}$$



$$M = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & e_3 & e_4 & e_5 \\ \begin{matrix} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \end{matrix} & \begin{matrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ u_4 \end{matrix} \end{bmatrix}$$

4. 顶点的度

定义 在无向图 G 中, 与顶点 v 关联的边的数目(环算两次), 称为顶点 v 的**度**, 记为 $d(v)$.

在有向图中, 从顶点 v 引出的边的数目称为顶点 v 的**出度**, 记为 $d^+(v)$, 从顶点 v 引入的边的数目称为 v 的**入度**, 记为 $d^-(v)$. 称 $d(v) = d^+(v) + d^-(v)$ 为顶点 v 的**度**.

定理 $\sum_{v \in V} d(v) = 2\varepsilon.$

推论 任何图中奇点的个数为偶数.

5. 路和连通

定义 无向图 G 的一条**途径**（或**通道**或**链**）是指一个有限非空序列 $W = v_0 e_1 v_1 e_2 \dots e_k v_k$ ，它的项交替地为顶点和边，使得对 $1 \leq i \leq k$ ， e_i 的端点是 v_{i-1} 和 v_i ，称 W 是从 v_0 到 v_k 的一条**途径**，或一条 (v_0, v_k) **途径**。整数 k 称为 W 的**长**。顶点 v_0 和 v_k 分别称为的**起点**和**终点**，而 v_1, v_2, \dots, v_{k-1} 称为 W 的**内部顶点**。

若途径 W 的边互不相同但顶点可重复，则称 W 为**迹**或**简单链**。

若途径 W 的顶点和边均互不相同，则称 W 为**路**或**路径**。一条起点为 v_0 ，终点为 v_k 的路称为 (v_0, v_k) **路**，记为 $P(v_0, v_k)$ 。

起点与终点重合的途径称为闭途径.

起点与终点重合的路称为圈(或回路), 长为 k 的圈称为 k 阶圈, 记为 C_k .

若在图 G 中存在 (u, v) 路, 则称顶点 u 和 v 在图 G 中连通.

图 G 中任意两点皆连通的图称为连通图.

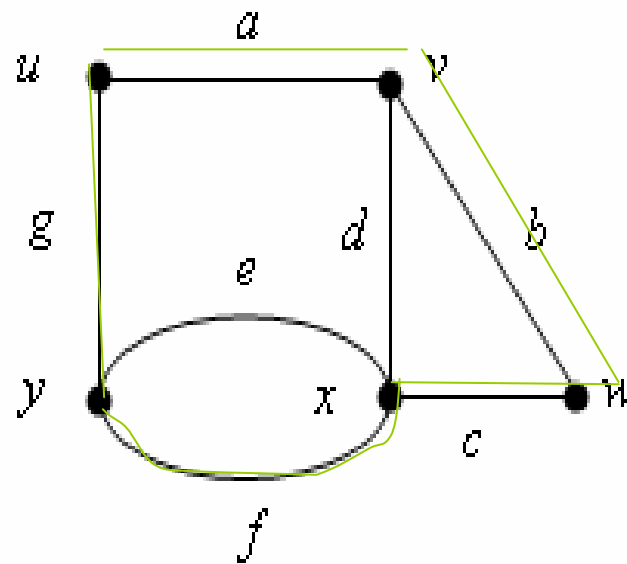
例 在右图中:

途径或链: $ugyexeyfxcw$

迹或简单链: $vbwcxdvaugy$

路或路径: $uavdxcw$

圈或回路: $uavbwcxfygu$



三、最短路问题及算法

最短路问题是图论应用的基本问题，很多实际问题，如线路的布设、运输安排、运输网络最小费用流等问题，都可通过建立最短路问题模型来求解。

•最短路问题的两种方法：*Dijkstra*和*Floyd*算法。

1) 求赋权图中从给定点到其余顶点的最短路。

2) 求赋权图中任意两点间的最短路。

若 $P(u,v)$ 是赋权图 G 中从 u 到 v 的路,称 $w(P) = \sum_{e \in E(P)} w(e)$
称为路 $P(u,v)$ 的权.

在赋权图 G 中, 从顶点 u 到顶点 v 的具有最小权的路
 $P^*(u,v)$, 称为 u 到 v 的最短路.

把赋权图中一条路的权称为它的长, 把 (u,v) 路的最小权称为 u 和 v 之间的距离, 并记作 $d(u,v)$.

在赋权图中找出指定两点之间的最短路的问题称之为最短路问题。

赋权图中求给定点到各顶点的最短路的算法

(Dijkstra算法, 1959年)

基本思想: 若使 $(u_0, u_1, u_2, \dots, u_{n-1}, u_n)$ 最短, 就要使 $(u_0, u_1, u_2, \dots, u_{n-1})$ 最短, 即保证从 u_0 到以后各点的路都是最短的.

令图 $G = \langle V, E, W \rangle$, 集合 $S_i \subseteq V$, $S_i' = V - S_i$, 令 $|V| = n$

$S_i = \{u \mid \text{从 } u_0 \text{ 到 } u \text{ 的最短路已求出}\}$

$S_i' = \{u' \mid \text{从 } u_0 \text{ 到 } u' \text{ 的最短路未求出}\}$

Dijkstra算法:(求从 u_0 到各点 u 的最短路长)

第一步. 置初值: $d(u_0, u_0)=0$ $d(u_0, v)=\infty$ (其中 $v \neq$

u_0) $i=0$ $S_0=\{u_0\}$ $S_0'=V-S_0$,

第二步. 若 $i=n-1$ 则停. 否则转第三步

第三步. 对每个 $u' \in S_i'$

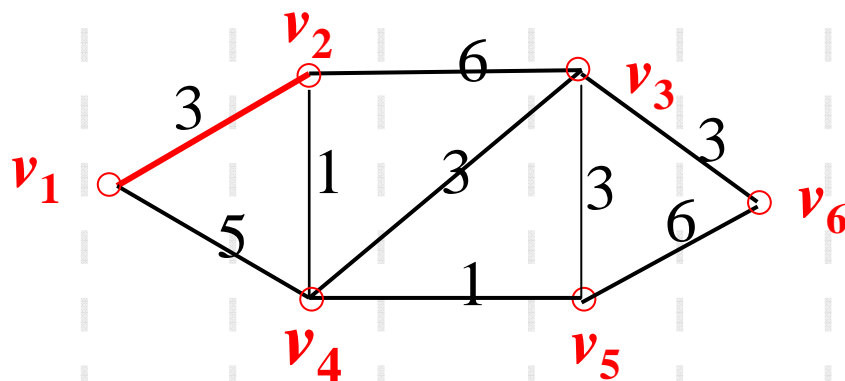
计算 $d(u_0, u') = \min_{u_i \in S_i} \{d(u_0, u'), d(u_0, u_i) + c(u_i, u')\}$

计算 $\min_{u' \in S_i'} \{d(u_0, u')\}$

并用 u_{i+1} 记下达到该最小值的那个结点 u' ,

置 $S_{i+1} = S_i \cup \{u_{i+1}\}$, $i=i+1$ $S_i' = V-S_i$, 转第二步.

例.求右图中从 v_1 到 v_6 的最短路。



$d(u_0, v_2)=3$, 路 $u_0 v_2$

$d(u_0, v_4)=4$, 路 $u_0 v_2 v_4$

$d(u_0, v_5)=5$, 路 $u_0 v_2 v_4 v_5$

$d(u_0, v_3)=7$, 路 $u_0 v_2 v_4 v_3$

$d(u_0, v_6)=10$, 路 $u_0 v_2 v_4 v_3 v_6$

实例 一个多阶段存储问题

- 某商场欲编制某商品未来 n 个月的进货计划。假设每月月初进货，当月不需附加存储费，若一个月后销售则需加存储费。设每月需求量、进货单价和存储单价如下表：

月	1	2	...	n
需求量	b_1	b_2	...	b_n
单价	c_1	c_2	...	c_n

存储月份	1~2	2~3	...	$n-1 \sim n$
存储单价	d_1	d_2	...	d_{n-1}

确定一个进货与存储的合理水平使总费用最少。

- **分析：** 第 k 月的需要量可在第1月，第2月，...第 k 月的任何一个月进货，分别计算费用如下：

第1月进货总费用： $a_1=b_k(c_1+d_1+...+d_{k-1})$

第2月进货总费用： $a_2=b_k(c_2+d_2+...+d_{k-1})$

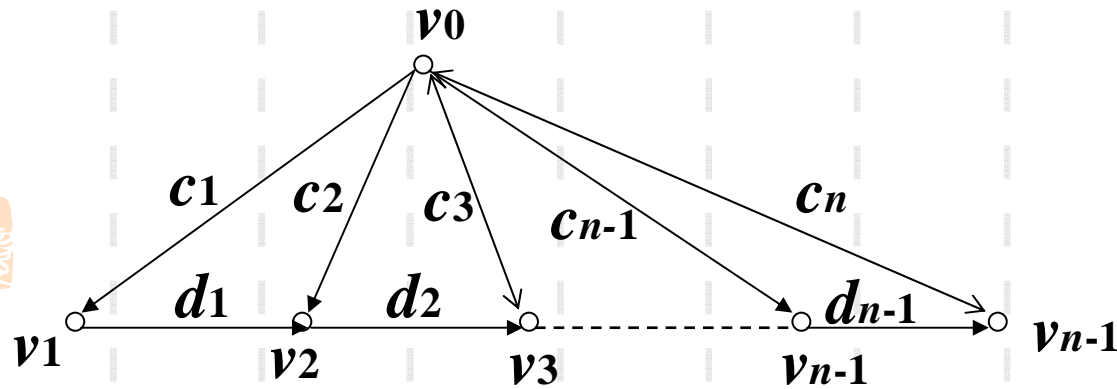
... ..

第 k 月进货总费用： $a_k=b_k d_k$

比较 $a_1, a_2, ..., a_k$ 的大小即可确定哪一个月进货总费用更省。

在确定借贷与存储的合理水平时，仅考虑一个单位货物，而不考虑进货量。

模拟图：以顶点 v_i 表示第 i 月， $i=1,2,\dots,n$ ，连结点 v_i, v_{i+1} ，得边 $v_i v_{i+1}$ ，给边 $v_i v_{i+1}$ 赋权 d_i ， $i=1,2,\dots,n-1$ ；附加顶点 v_0 ，连结顶点 v_0, v_i ，得边 $v_0 v_i$ ，给边 $v_0 v_i$ 赋权 c_i ， $i=1,2,\dots,n$ ，得到 $n+1$ 个顶点的赋权有向图，如下：



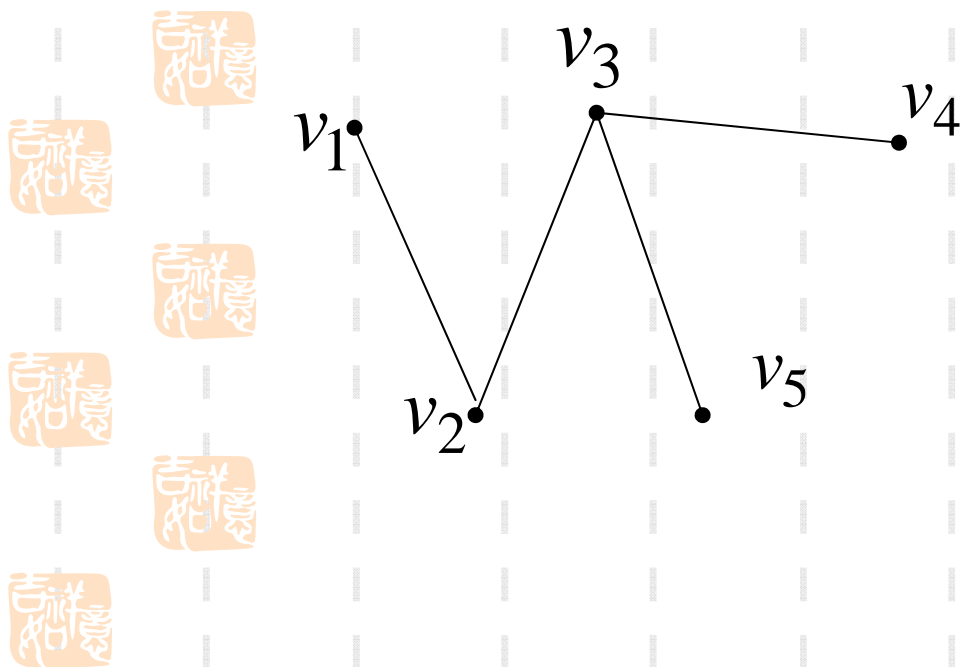
问题：将边的权理解为距离，费用最小就是求距离最短。因此只要求出**顶点 v_0 到其余各点的最短路**，即可确定每个月的需要量该由哪个月进货最好，从而制定出总费用最少的 n 个月的进货与存储计划。

四、最小生成树及算法

1. 树的定义

连通且不含圈的无向图称为树。常用 T 表示。

树中的边称为树枝。树中度为1的顶点称为树叶。



2. 树的等价定义

设 G 是具有 n 个顶点的图，则下述命题等价

- 1) G 是树 ($\Leftrightarrow G$ 无圈且连通) ;
- 2) G 无圈, 且有 $n-1$ 条边;
- 3) G 连通, 且有 $n-1$ 条边;
- 4) G 无圈, 但添加任一条新边恰好产生一个圈;
- 5) G 连通, 且删去一条边就不连通了 (即 G 为最小连通图) ;
- 6) G 中任意两顶点间有唯一一条路.

3. 生成树

定义 若 T 是包含图 G 的全部顶点的子图,它又是树,则称 T 是 G 的**生成树**. 图 G 中不在生成树的边叫做**弦**.

图 $G=(V,E)$ 有生成树的充要条件是图 G 是连通的.

找生成树的方法: 避圈法和破圈法.



4. 赋权图的最小生成树

一棵生成树中的所有边的权之和称为该生成树的权. 具有最小权的生成树,称为最小生成树.

最小生成树很有实际应用价值.

例如 顶点是城市,边的权表示两个城市间的距离
从一个城市出发走遍各个城市,如何选择最优的旅行路线.

城市间的通信网络问题,如何布线,使得总的线路长度最短.

求最小生成树一般有两种方法:

*Kruskal*算法（或避圈法）和破圈法.

A. Kruskal算法（或避圈法）

步骤如下：

- (1) 选择边 e_1 ，使得 $w(e_1)$ 尽可能小；
- (2) 若已选定边 e_1, e_2, \dots, e_i ，则从 $E \setminus \{e_1, e_2, \dots, e_i\}$ 中选取 e_{i+1} ，使得：
 - i) $G[\{e_1, e_2, \dots, e_{i+1}\}]$ 为无圈图，
 - ii) $w(e_{i+1})$ 是满足i)的尽可能小的权，
- (3) 当第(2)步不能继续执行时，则停止.

B. 破圈法

算法2 步骤如下:

(1) 从图 G 中任选一棵树 T_1 .

(2) 加上一条弦 e_1 , T_1+e_1 中

生成一个圈. 去掉此圈中最大权边, 得到新树 T_2 ,

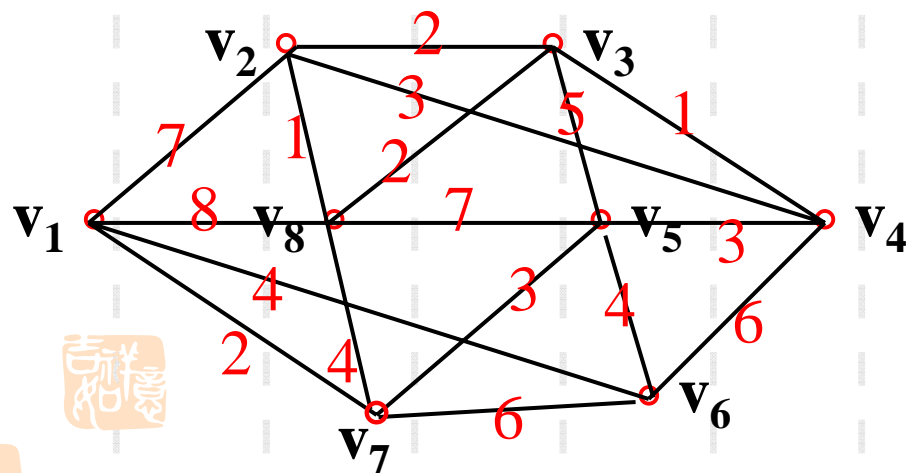
以 T_2 代 T_1 ,重复(2)再检查剩余的弦, 直到全部弦检查完毕为止.



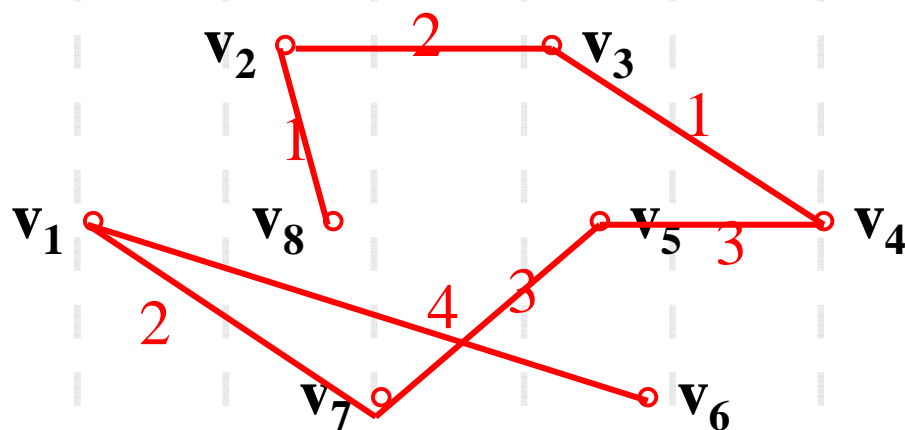
例 n 个城市,各城市之间的距离如下表(距离为 ∞ ,表示两个城市之间没有直接到达的线路)。从一个城市出发走遍各个城市,如何选择最优的旅行路线.

0	7	∞	∞	∞	4	2	8
7	0	2	3	∞	∞	∞	1
∞	2	0	1	5	∞	∞	2
∞	3	1	0	3	6	∞	∞
∞	∞	5	3	0	4	3	7
4	∞	∞	6	5	0	6	∞
2	∞	∞	∞	∞	4	0	4
8	1	2	∞	7	∞	4	0

城市作为顶点，两个城市之间有直达的线路，则连边，
且给边赋权距离，得一个赋权图。



问题就是求一棵最小生成树。



五、旅行售货员问题

一个旅行售货员想去访问若干城镇，然后回到出发地.给定各城镇之间的距离后，应怎样计划旅行路线，使他能对每个城镇恰好经过一次而总距离最小？

它可归结为这样的图论问题：在一个赋权完全图中,找出一个最小权的H圈.

但这个问题是 $NP-hard$ 问题，即不存在多项式时间算法.也就是说,对于大型网络(赋权图),目前还没有一个求解旅行售货员问题的有效算法，因此只能找一种求出相当好（不一定最优）的解.

定义设 $G=(V,E)$ 是连通无向图，包含图 G 的每个顶点的路称为 G 的哈密尔顿路(Hamilton路或H路).

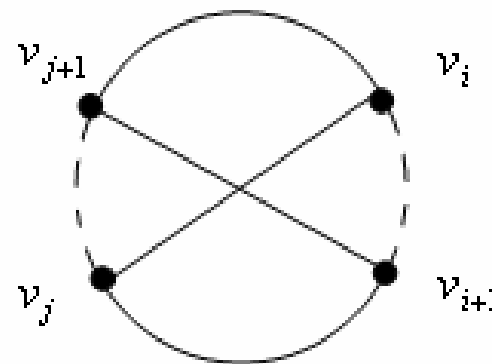
包含图 G 的每个顶点的圈，称为 G 的哈密尔顿圈(或Hamilton圈或H圈).

含Hamilton圈的图称为哈密尔顿图。



一个可行的方法：

先求一个 H 圈,再适当修改,
得到具有较小权的另一 H 圈.



设找到一个初始的 H 圈 $C = v_1 v_2 \dots v_n v_1$, 对所有
适合 $1 < i+1 < j < n$ 的 i 和 j , 总可得到一个新的 H
圈 (C 中去掉边 $v_i v_{i+1}$ 和 $v_j v_{j+1}$, 再加上边 $v_i v_j$ 和
 $v_{i+1} v_{j+1}$): $C_{ij} = v_1 v_2 \dots v_i v_j v_{j+1} \dots v_{i+1} v_{j+1} v_{j+2} \dots v_n v_1$,
如图所示。

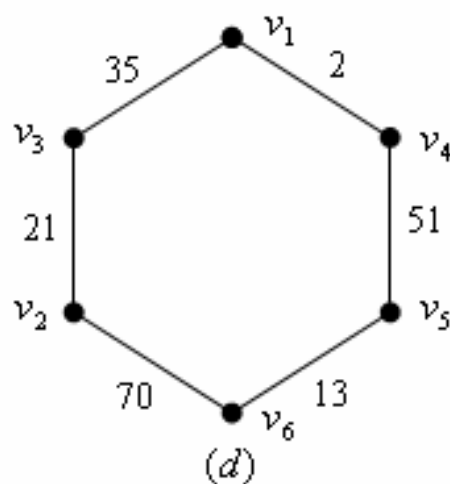
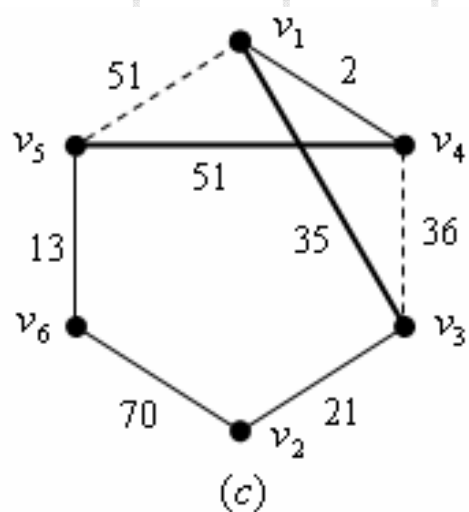
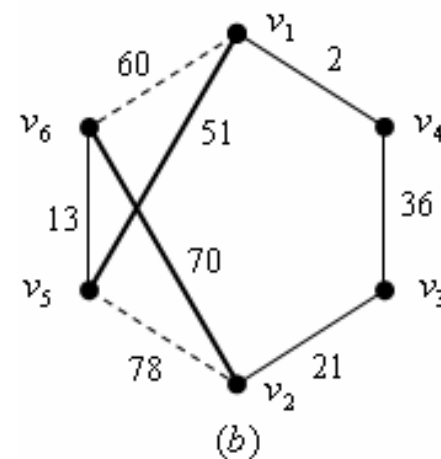
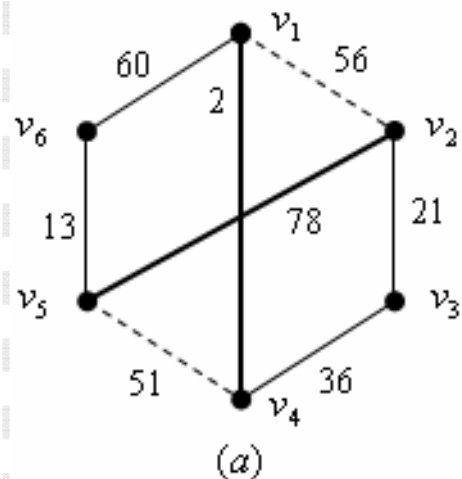
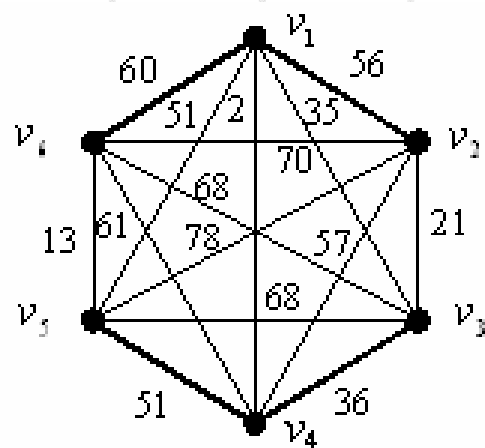
定义 若对于某一对*i*和*j*, 有

$$w(v_i v_j) + w(v_{i+1} v_{j+1}) < w(v_i v_{i+1}) + w(v_j v_{j+1})$$

则圈 C_{ij} 将是圈*C*的一个**改进**.

在进行一系列改进之后, 最后得一个圈, 不能再
用此方法改进了, 这个最后的圈可能不是最优的,
但是它是比较好的, 为了得到更高的精度, 这个
过程可以重复几次, 每次以不同的圈开始. 这种方
法叫做**二边逐次修正法**.

例 对下图的 K_6 , 用二边逐次修正法求较优 H 圈.



较优 H 圈:

$$C_3 = v_1v_4v_5v_6v_2v_3v_1$$

其权为 $W(C_3)=192$

六、网络与网络流

1. 网络流的基本概念

先来看一个实例。

现在想将一些物资从 S 运抵 T ，必须经过一些中转站。连接中转站的是公路，每条公路都有最大运载量。

每条弧代表一条公路，弧上的数表示该公路的最大运载量。最多能将多少货物从 S 运抵 T ？



定义6.1 若有向图满足下列条件:

- (1) 有且仅有一个入度为零的顶点 s , 称为**源点**;
- (2) 有且仅有一个出度为零的顶点 t , 称为**汇点**;
- (3) 每一条弧 (v_i, v_j) 都有一个非负数 c_{ij} , 称为该边的容量。如果 v_i, v_j 之间没有边, $c_{ij} = 0$ 。

则称该有向图为**网络**, 记为 $N = (V, E, C)$ 。

图6.1所给出的一个赋权有向图 N 就是一个网络, 指定 v_1 是源点, v_4 为汇点, 弧旁的数字为 c_{ij} 。

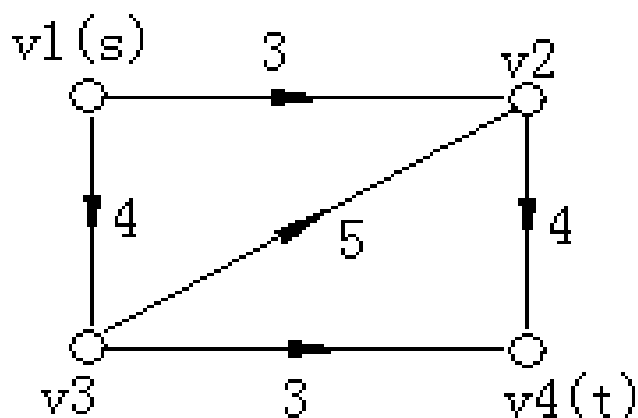


图6.1

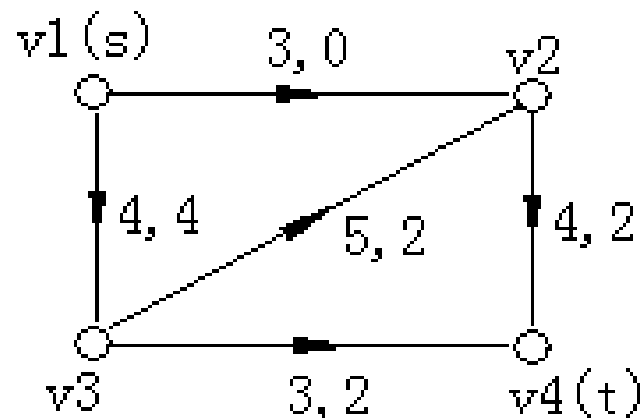


图6.2

网络流：是定义在弧集合 E 上一个函数 $f=\{f(v_i, v_j)\}$ ，并称 $f(v_i, v_j)$ 为弧 (v_i, v_j) 上的流量(简记为 f_{ij})。如图6.2所示的网络 N ，弧上两个数，第一个数表示容量 c_{ij} ，第二个数表示流量 f_{ij} 。

2.可行流与最大流

(1) 定义

在实际问题中，对于流有两个显然的要求：一是每个弧上的流量不能超过该弧的最大通过能力(即弧的容量)；二是中间点的流量为0，源点的净流出量和汇点的净流入量必相等。因此有定义如下。



定义6.2 网络 $N = (V, E, C)$ 中如果每条边都给定一个非负实数 f_{ij} 满足下列条件

(1)容量约束: $0 \leq f_{ij} \leq c_{ij}, (v_i, v_j) \in E,$

(2)守恒条件

对于中间点: 流入量=流出量, 即

$$\sum_j f_{ij} = \sum_j f_{ji}, \quad i \neq s, t$$

对于源点与汇点: 源点的净流出量=汇点的净流入量, 即

$$\sum_j f_{sj} = \sum_j f_{jt} = w$$

那么这一组 f_{ij} 称为网络 N 上的可行流, w 称为流量.

网络 N 中流值最大的流 f^* 称为 N 的最大流.

(2) 可增广(流)路径

可增广路径，是指这条路径上的流可以修改，通过修改，使得整个网络的流值增大。

定义6.3 设 f 是一个可行流， P 是从源点 s 到汇点 t 的一条路，若 P 满足下列条件：

- (1) 在 P 上的所有前向弧 $(v_i \rightarrow v_j)$ 都是非饱和弧，即 $0 \leq f_{ij} < c_{ij}$;
- (2) 在 P 上的所有后向弧 $(v_i \leftarrow v_j)$ 都是非零弧，即 $0 < f_{ij} \leq c_{ij}$ 。则称 P 为(关于可行流 f 的)一条可增广路径。

(3) 割及其容量

定义6.4 如果 S 是 V 的一个子集, $\bar{S} = V - S$

$s \in S, t \in \bar{S}$, 则称边集 (S, \bar{S}) 为网络 N 的一个割。显然, 若把某一割的弧从网络中去掉, 则从 s 到 t 就不存在路。所以直观上讲, 割是从 s 到 t 的必经之道。

定义5 给一割 (S, \bar{S}) ，把其中所有弧的容量之和称为这个割的容量，记为 $c(S, \bar{S})$ ，即

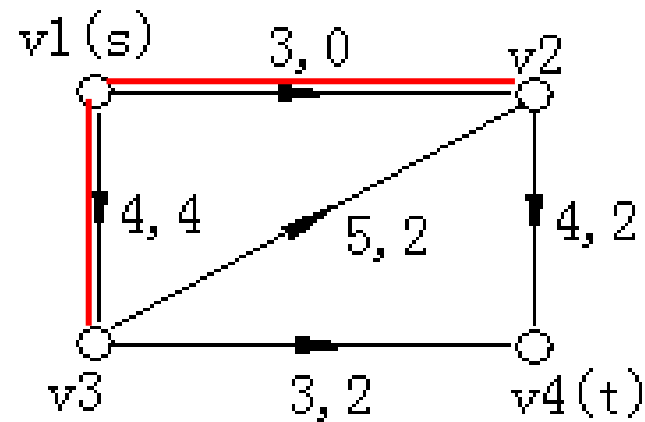
$$c(S, \bar{S}) = \sum_{e \in E} c(e)$$

网络N中容量最小的割 (S^*, \bar{S}^*) 称为N的最小割。

不难证明，任何一个可行流的流量 w 都不会超过任一割的容量，即

$$w \leq c(S, \bar{S})$$

例如，图6.2中，若 $S = \{s\}$, $(S, \bar{S}) = \{(s, v_3), (s, v_2)\}$
 $c(S, \bar{S}) = 4 + 3 = 7$.



定理1 网络的**最大流量不超过最小的割的容量**，即

$$\max w \leq \min c(S, \bar{S})$$

证明 设 f 是给定网络的任意可行流，由可行流的性质

$$\sum_j f_{sj} = w$$

$$\sum_j (f_{ij} - f_{ji}) = 0. \quad i \neq s, t, j \in V$$

任给一个割 (S, \bar{S})

$$\sum_{i \in S, j \in V} (f_{ij} - f_{ji}) = w.$$

即

$$\sum_{i \in S, j \in S} (f_{ij} - f_{ji}) + \sum_{i \in S, j \in \bar{S}} (f_{ij} - f_{ji}) = w.$$

因

$$\sum_{i \in S, j \in S} (f_{ij} - f_{ji}) = 0,$$

所以

$$\sum_{i \in S, j \in \bar{S}} (f_{ij} - f_{ji}) = w.$$

由于

$$0 \leq f_{ij} \leq c_{ij}, \quad f_{ij} - f_{ji} \leq f_{ij}$$

所以

$$w = \sum_{i \in S, j \in \bar{S}} (f_{ij} - f_{ji}) \leq \sum_{i \in S, j \in \bar{S}} f_{ij} \leq \sum_{i \in S, j \in \bar{S}} c_{ij} = c(S, \bar{S})$$

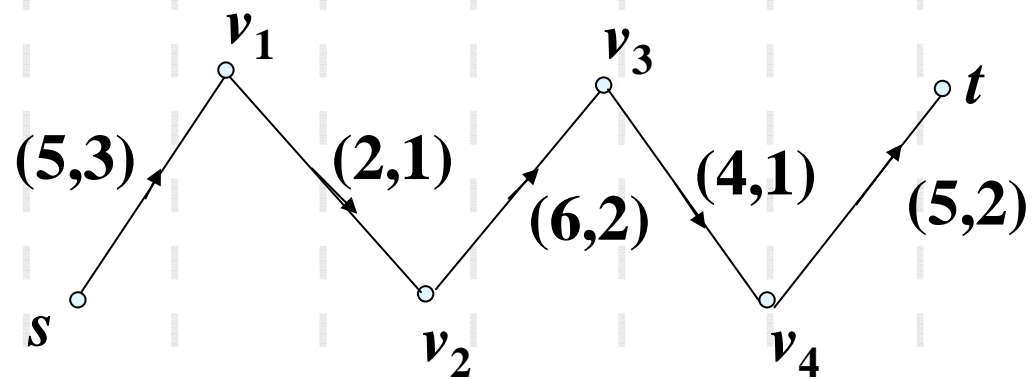
由于可行流和割的任意性，定理成立。

如果网络的可行流不是最大流，就一定存在从s到t的可增流路径。

令 $s, v_1, v_2, \dots, v_k, t$ 是一条s到t的路径 P_{st} ，其中每条边的方向都是 v_j 到 v_{j+1} ，称为向前边。如果这条路径上每条边 e_{ij} 都有 $f_{ij} < c_{ij}$ ，那么令

$$\delta = \min_{e_{ij} \in P_{st}} (c_{ij} - f_{ij})$$

令 P_{st} 每条边的流都增加 δ ，所得流分布仍然是网络的可行流分布，但流增加了 δ 。



$\delta=1$

图6.3 网络中的一部分

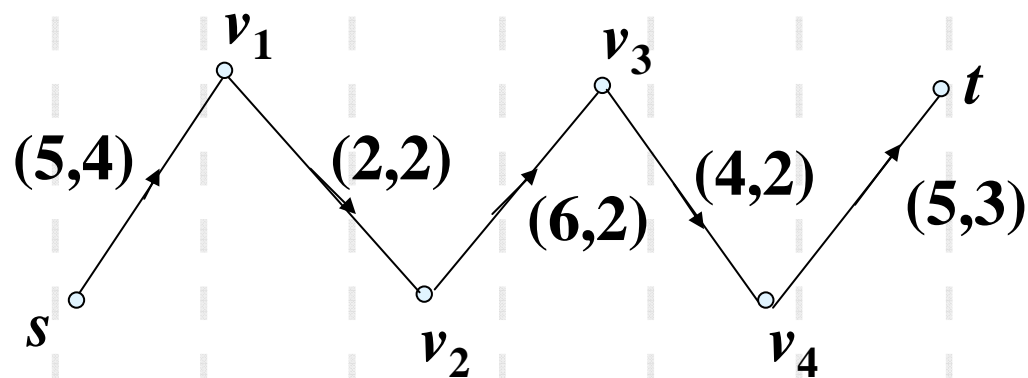


图 6.4

还可以包含向后的可增流路径 P_{st} , 要求向前边 e_{ij} 都有 $f_{ij} < c_{ij}$, 后向边 e_{ij} 满足 $f_{ij} > 0$, 对前向边 e_{ij}

$$\delta_1 = \min_{e_{ij} \in P_{st}} (c_{ij} - f_{ij})$$

后向边 e_{ji} ,

$$\delta_2 = \min_{e_{ji} \in P_{st}} (f_{ji})$$

$$\delta = \min\{\delta_1, \delta_2\}$$

图6.5, $\delta=1$,

图6.5, $\delta=1$,

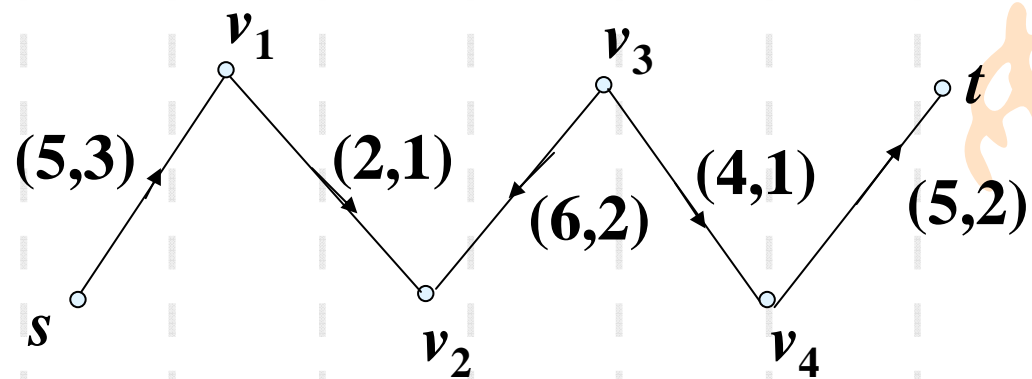
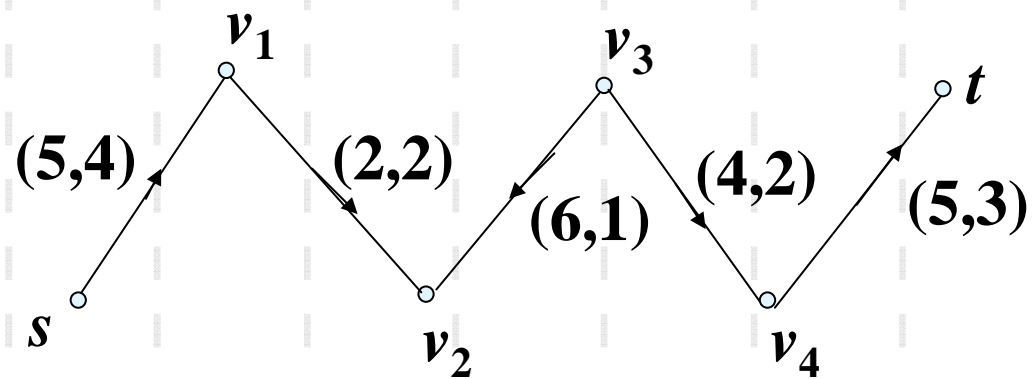


图6.5, $\delta=1$,



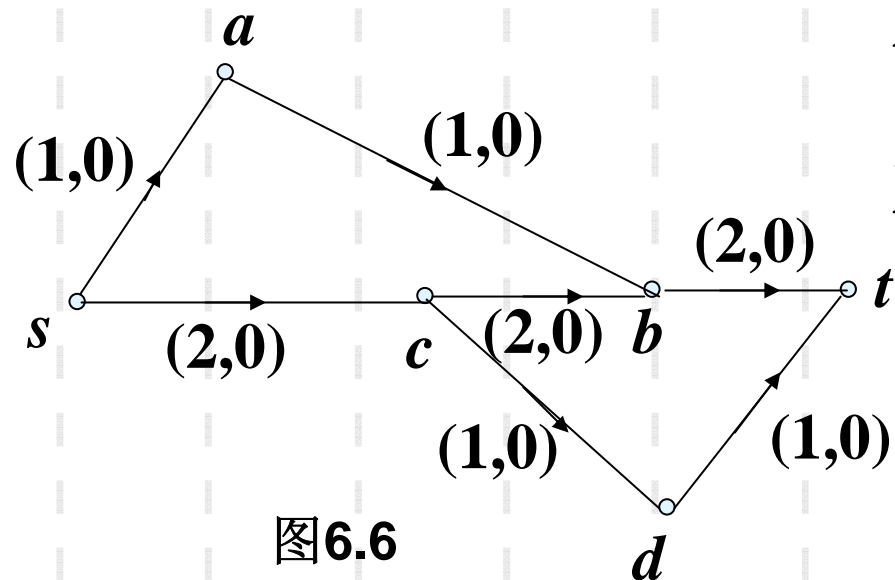


图6.6

第1条可增路 s, c, b, t , $\delta=2$

第2条可增路 s, a, b, c, d, t ,

最大流 $w=3$

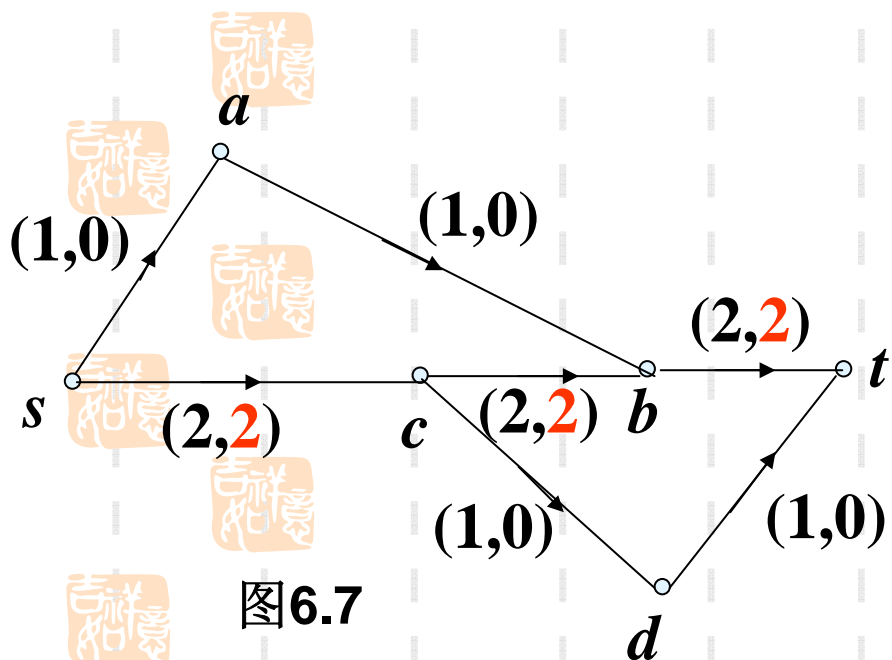


图6.7

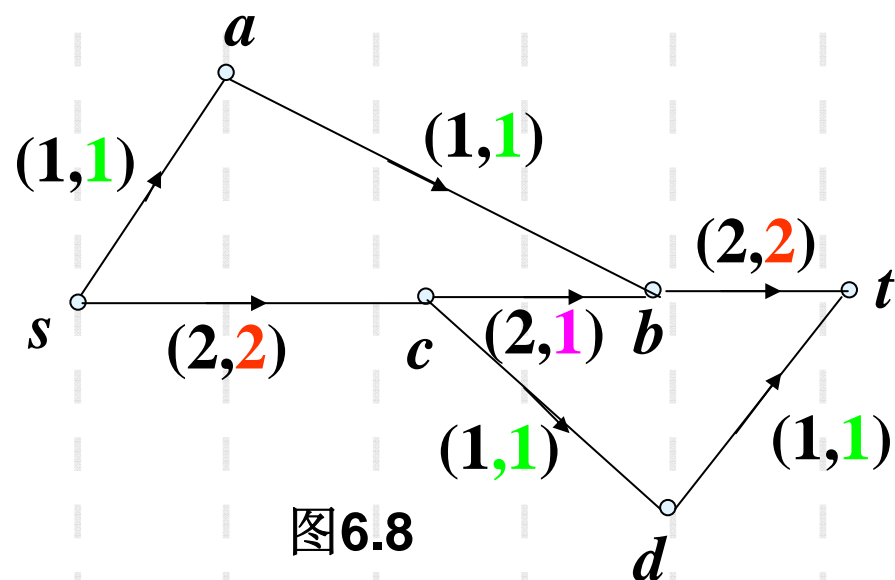


图6.8

定理2 最大流最小割定理：在一个网络 N 中，最大流量等于最小割的容量。

证明 设网络的一个可行流 f 为最大流，确定一个割如下：

$$s \in S$$

若 $x \in S, (x, y)$ 是向前边且 $f_{xy} < c_{xy}$, 则 $y \in S$.

若 $x \in S, (y, x)$ 是后前边且 $f_{yx} > 0$, 则 $y \in S$.

则 $t \notin S$, 否则存在 s 到 t 的一条可增路, 矛盾。

因此, $\bar{S} \neq \emptyset$, 则任意 $x \in S, y \in \bar{S}$ 的边 (x, y) 有

若 (x, y) 是向前边, $f_{xy} = c_{xy}$; (y, x) 是后前边,

$$f_{yx} = 0$$

由定理1, $\max w \leq \min c(S, \bar{S})$

$$\text{又 } w = \sum_{x \in S, y \in \bar{S}} (f_{xy} - f_{yx}) = \sum_{x \in S, y \in \bar{S}} c_{ji} = c(S, \bar{S}),$$

所以 $\max w = \min c(S, \bar{S})$



最大网络流

最大流问题实际上是求一可行流 $\{f_{ij}\}$ ，使得 w 达到最大。若给了一个可行流 f ，只要判断 N 中有无关于 f 的增广路径，如果有增广路径，改进 f ，得到一个流量增大的新的可行流；如果没有增广路径，则得到最大流。

设 (S^*, \bar{S}^*) 是最小割，下面用顶点标号法来定义 S^* ，在标号过程中，有标号的顶点表示是 S^* 中的点，没有标号的点表示不是 S^* 中的点。如果 t 有标号，则说明找到了一条增广路；如果标号过程进行不下去，而 t 没有标号，则说明不存在增广路，于是得到了最大流，同时也得到了一个最小割集。

求最大流的标号法(Ford,Fulkerson)

从一个可行流(一般取零流)开始, 不断进行以下的标号过程与增广过程, 直到找不到关于 f 的可增广路径为止。

1. 标号过程A

标记过程中每个结点给予3个标号, 第一个标号表示该点的先驱点, 第二个标号为“+”或“-”, 表示先驱点与该点连接的边在可增广路中是前向边还是反向边, 第三个标号表示这条边上能增加或减少的流值。

stepA1 发点 s 标记为 $(s, +, \infty)$, 此时称为已标记, 未检查, 其余点均称为未标记, 未检查。

stepA2 任选一已标记未检查的结点 x , 若结点 y 与 x 邻接且为标记, 则当

(1) 若 $(x, y) \in E$ 且 $c_{xy} > f_{xy}$ 时, 则 y 标记为 $(x, +, \delta_y)$, 其中

$$\delta_y = \min\{\delta_x, c_{xy} - f_{xy}\}$$

之后, 称 y 已标记未检查。

(2) 若 $(y, x) \in E$ 且 $f_{yx} > 0$ 时, 则 y 标记为 $(x, -, \delta_y)$, 其中

$$\delta_y = \min\{\delta_x, c_{xy} - f_{xy}\}$$

之后, 称 y 已标记未检查。

(3) 与结点 x 邻接的所有结点都标记完之后，将 x 的标记的符号“+”或“-”加以标记，表示 x 已标记且已检查。

StepA3 重复stepA2，直到收点 t 被标记，或者收点不能获得标记为止。如果是前者，转向增广过程，如果是后者，算法结束，所得流即是最大流。



2. 增广过程B

stepB1 令 $z=t$

stepB2 若 z 的标记为 $(q, +, \delta_z)$, 则

$$f_{qz} \leftarrow f_{qz} + \delta_z$$

若 z 的标记为 $(q, -, \delta_z)$, 则

$$f_{qz} \leftarrow f_{qz} - \delta_z$$

stepB3 若 $q=s$, 则把全部标记去掉, 转向标记过程A, 否则令 $z=q$, 转到B2.



例 求图6.9所示的最大流。边上的数字表示容量。

设 f 是任意可行流，我们从零流开始，设每条边的流均为0，即

$$f_{uv} = 0, (u, v) \in E$$

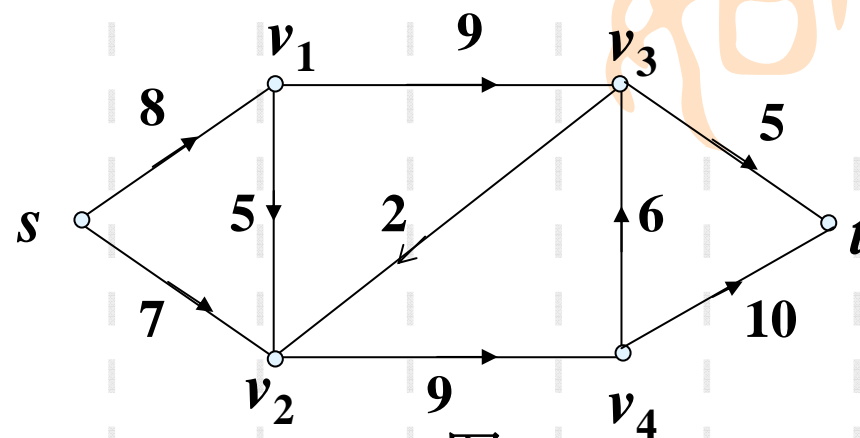


图6.9

1. 找一条可增广路并增加其流值

A (标记过程)

(1) 发点 s 标记为 $(s, +, \infty)$

(2) 考察与 s 邻接的点 v_1 和 v_2 。对点 v_1 ,

$$(s, v_1) \in E \quad \text{and} \quad c_{sv_1} > f_{sv_1},$$

则

$$\delta_{v_1} = \min\{\delta_s, c_{sv_1} - f_{sv_1}\} = 8$$

于是， v_1 标记为 $(s, +, 8)$

同样的方法 v_2 得到标记 $(s, +, 7)$ 。

与 s 邻接的点都已标记， s 标记中的“+”写成 \oplus ，表示 s 已标记，已检查，如图6.10。

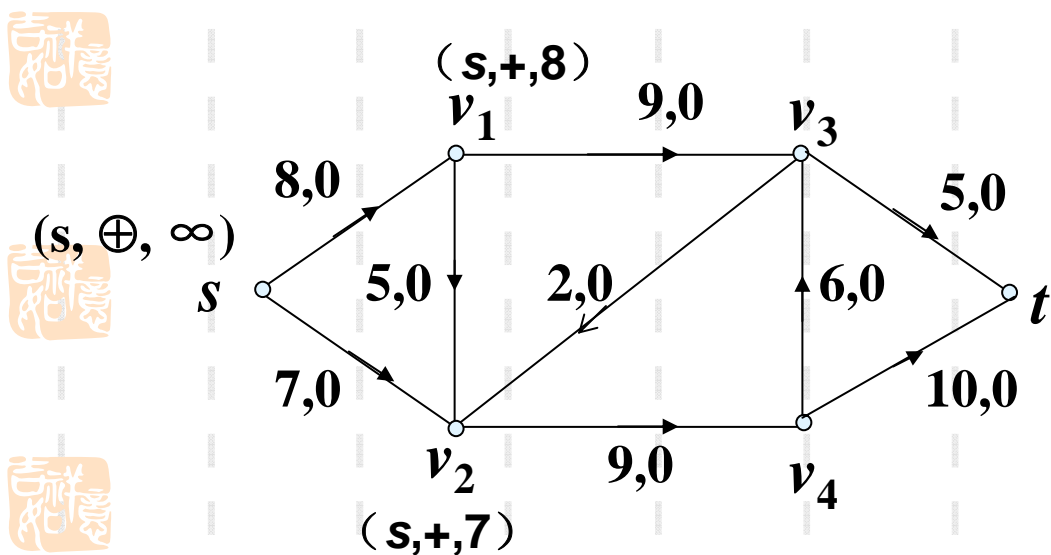


图6.10

(3) 重复stepA2,选一已标记、未检查的点, 如选 v_1 点, 与 v_1 邻接且未标记的点只有 v_3 。因

$$(v_1, v_3) \in E \quad \text{and} \quad c_{v_1 v_3} > f_{v_1 v_3},$$

则 $\delta_{v_3} = \min\{\delta_{v_1}, c_{v_1 v_3} - f_{v_1 v_3}\} = 8$

v_3 标记为 $(v_1, +, 8)$ 。

点 v_1 已标记、一检查, 将其标记中的“+”写成 \oplus , 如图6.11。

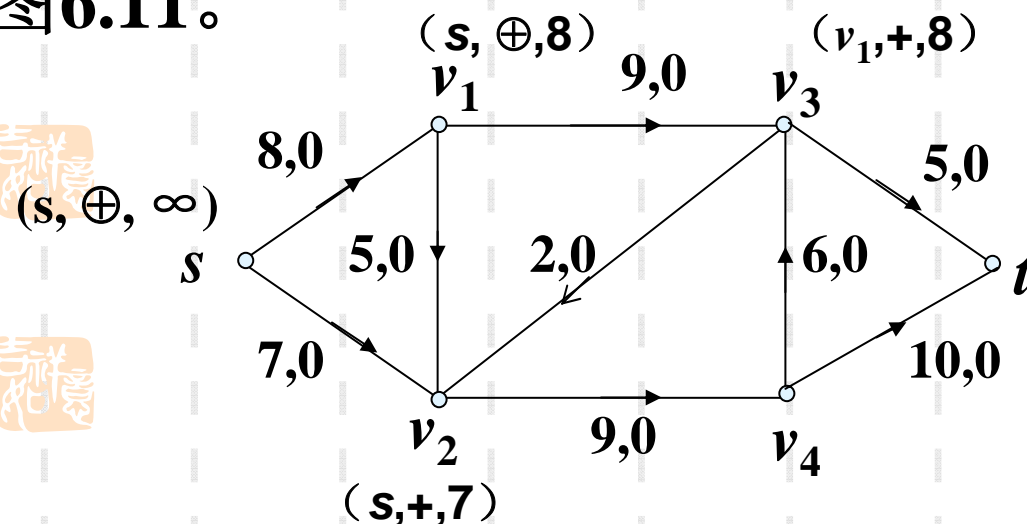


图6.11

(4) 重复stepA2,选一已标记、未检查的点, 如选 v_3 点, 与 v_3 邻接且未标记的点有 v_4 和 t .

对于点 v_4 , 因 $(v_4, v_3) \in E$ 且 $f_{v_4 v_3} = 0$, 因此, 不能用点 v_3 去标记点 v_4 . 对于点 t , 因

$$(v_3, t) \in E \quad \text{and} \quad c_{v_3 t} > f_{v_3 t},$$

$$\delta_t = \min\{\delta_{v_3}, c_{v_3 t} - f_{v_3 t}\} = 5$$

t 标记为 $(v_3, +, 5)$.

如图6.12.

由于 t 已标记,
转到增广过程B.

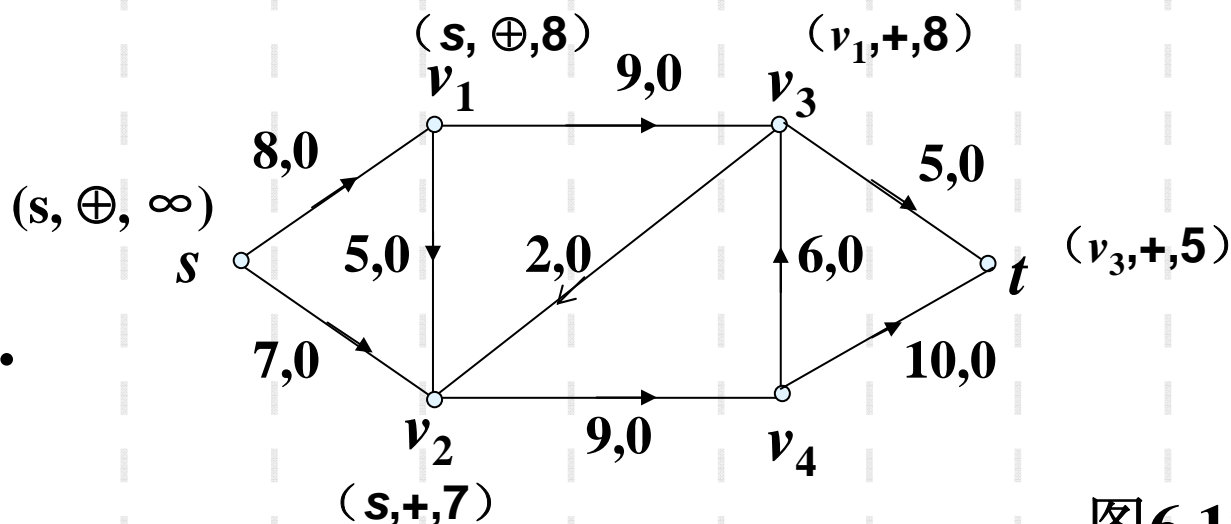


图6.12

B. 增广过程

$$f_{v_3t} \leftarrow 0 + 5 = 5,$$

$$f_{v_1v_3} \leftarrow 0 + 5 = 5,$$

$$f_{sv_1} \leftarrow 0 + 5 = 5$$

至此，完成增广过程。如图6.13。

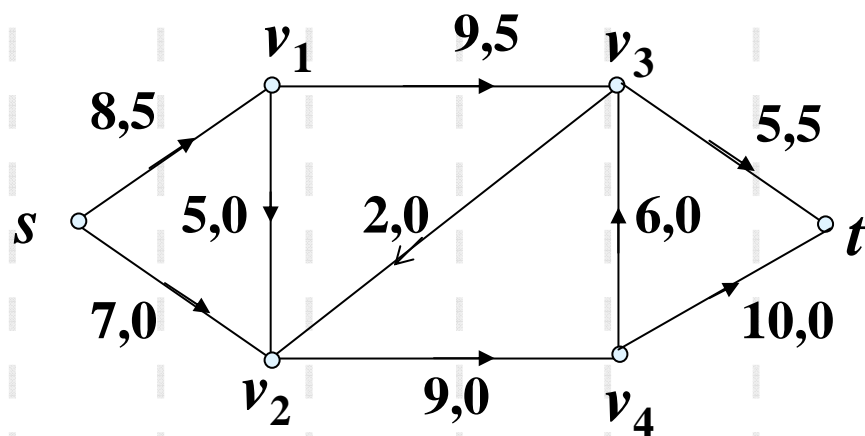


图6.13

2.找一条可增广路并增加其流值

A (标记过程)

对图13重新标记得到图6.14。

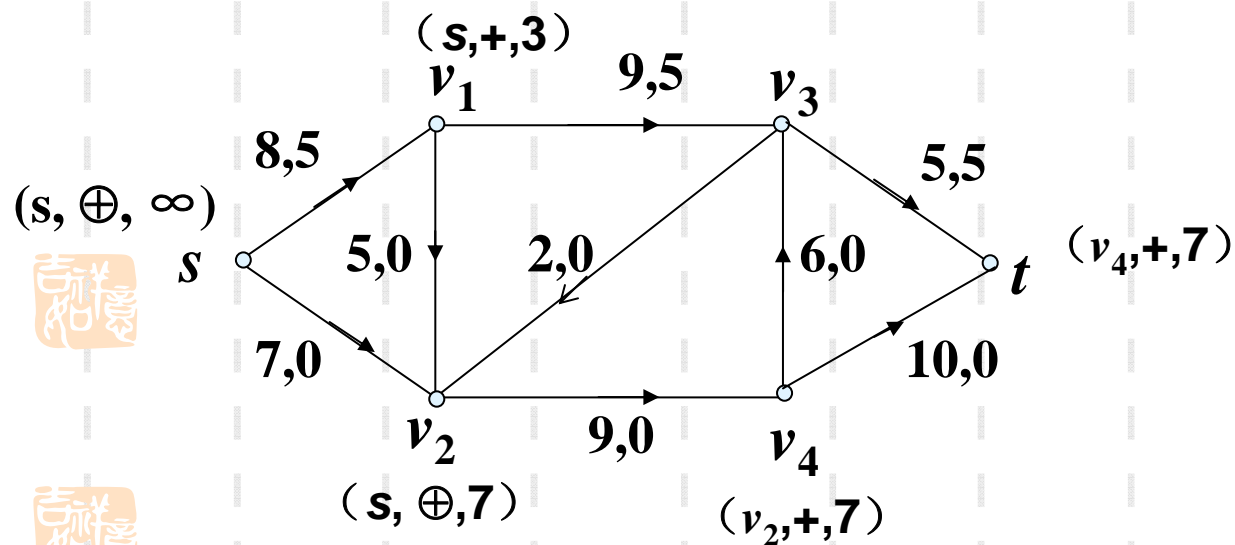


图6.14

B. 增广过程。从标记过程得到一条可增广路：

$$s \rightarrow v_2 \rightarrow v_4 \rightarrow t$$

增值 $\delta=7$,于是得到图6.15, 至此又完成一次增广过程。

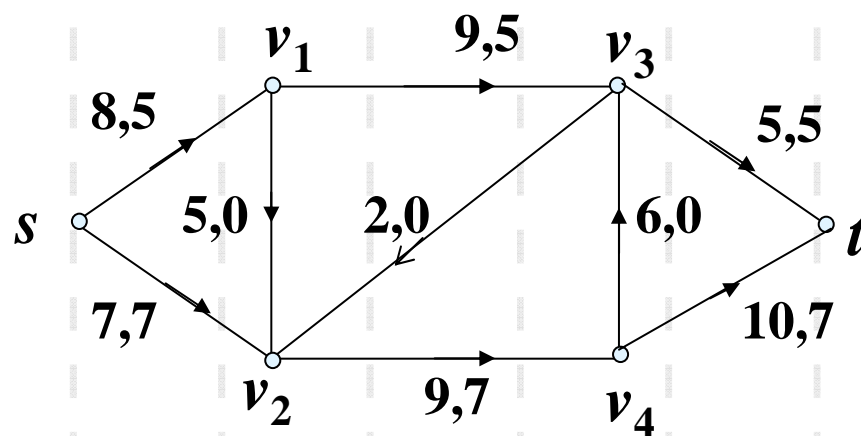


图6.15

3.找一条可增广路并增加其流值

对图6.15重新标记得到图6.16，得到一条可增广路：

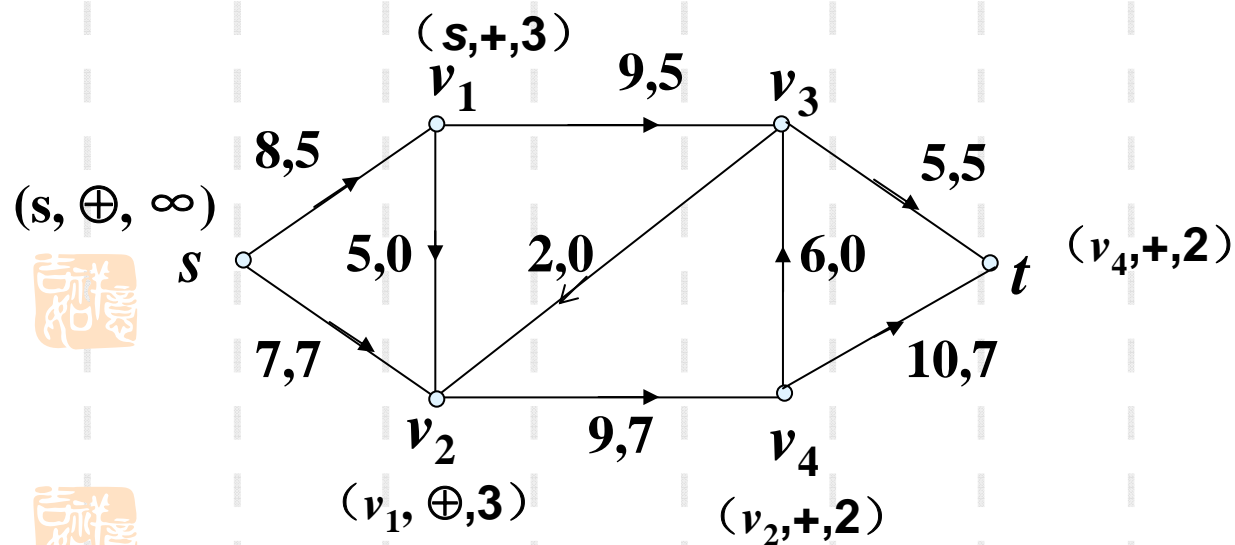


图6.16

$$s \rightarrow v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_4 \rightarrow t$$

增值 $\delta=2$,于是得到图6.17。

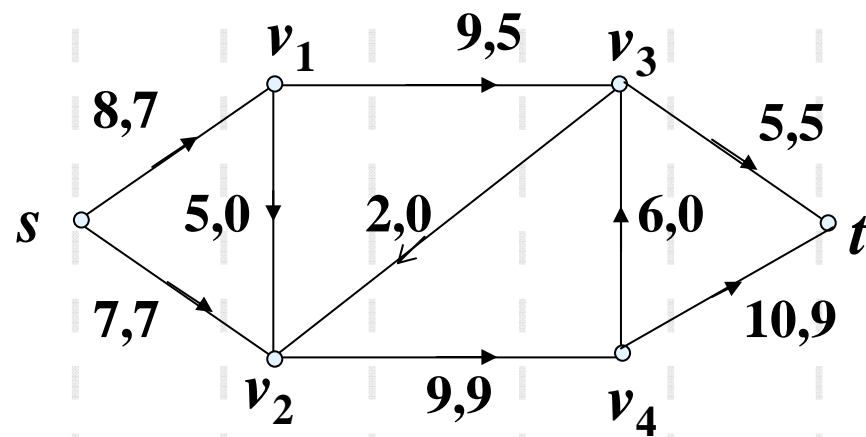


图6.17

4. 对图6.17重新标记得到图18, v_4 和 t 均不能再获标记, 算法结束。最大流为14。

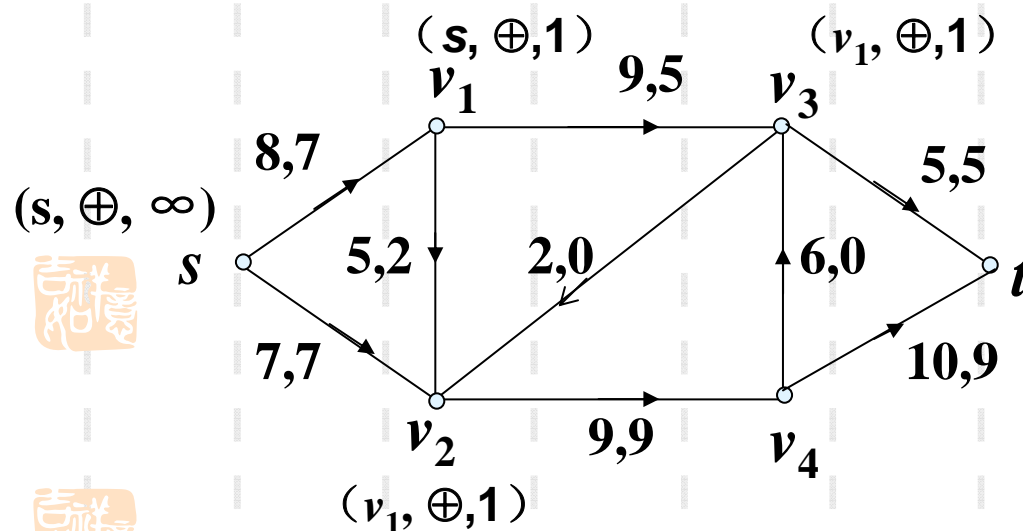


图6.18

将获得标记的结点归为 S ,不能标记的结点归为 \bar{S}

即 $S = \{s, v_1, v_2, v_3\}$, $\bar{S} = \{v_4, t\}$

得到最小割为:

$$(S, \bar{S}) = \{(v_2, v_4), (v_3, t)\}$$

其容量为 $C(S, \bar{S}) = 9 + 5 = 14$

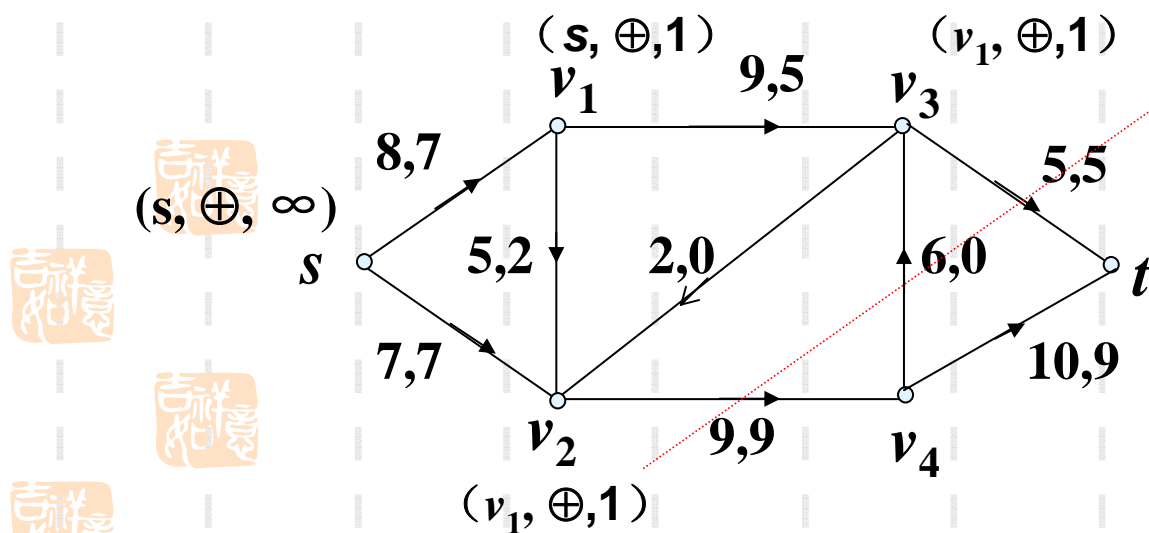


图6.18

七、匹配问题

■ 问题引出

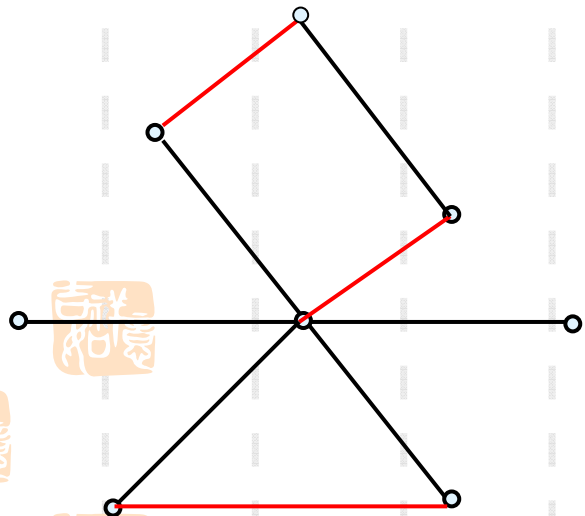
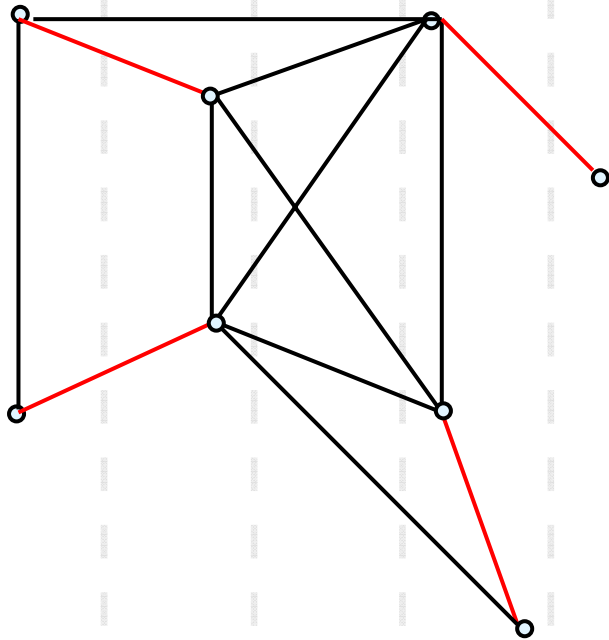
m 家公司到某校研究生院招聘经理，每家公司只招收一名，只要是该校毕业生他们都满意。但毕业生每个人心目中有自己可以接受公司的一个清单，不是任何公司他们都会应聘。设有 n 名毕业生，问是否每位毕业生都可能得到他可以接受的岗位？如果不可能，最多可能有多少位毕业生满意？

1. 匹配

设 M 是 E 的一个子集，它的元素都是 G 的边，并且这些边中的任意两个在 G 中均不相邻，则称 M 为 G 的**匹配(对集match)**。

M 中一条边的两个端点称为在 M 下是**配对的**。若匹配 M 的某条边与顶点 v 关联，则称 M **饱和顶点** v ，并且称 v 是 **M 饱和的**，否则，称 v 是 M 非饱和的。若 G 的每个顶点均为 M 饱和的，则称 G 为 M 的**完美匹配**。若 G 没有另外的匹配 M_1 ，使得 $|M_1| > |M|$ ，则 M 成为 G 的**最大匹配**；显然，每个完美匹配都是最大匹配。

吉祥慶



吉祥慶

吉祥慶

吉祥慶

吉祥慶

吉祥慶

吉祥慶



- 设 M 是 G 的匹配， G 的 M 交错路是指边在 $E \setminus M$ 和 M 中交替出现的路。
- M 可扩路是指其起点和终点都是 M 非饱和的 M 交错路。
- **定理1** G 的匹配 M 是最大匹配当且仅当 G 不包含 M 可扩路。

证明 设 M 是 G 的匹配，并假设 G 包含 M 可扩路

$v_0 v_1 \dots v_{2m+1}$ 。定义 $M_1 \subseteq E$



2. 偶图的匹配和覆盖

对于图 G 的任一顶点集合 S ，定义 G 中 S 的邻集为与 S 的顶点相邻的所有顶点的集，记为 $N_G(S)$ ，简记为 $N(S)$ 。

问题：假设 n 个男孩和 m 个女孩，每个男孩认识几个女孩，问在什么条件下，每个男孩都能娶到一个他认识的女孩？

这个问题用一个偶图 $G=(X,Y,E)$ 表示， X 和 Y 其中分别表示男孩和女孩的集合，如果男孩认识女孩，则两个点之间连一条边。问题变成：偶图 G 应满足什么条件才能有一个饱和 X 中每个顶点的匹配？

显然，为了使每个男孩都能取到他认识的一个女孩，其必要条件是其中的任意 $k(1 \leq k \leq n)$ 个男孩都至少认识 k 个女孩。这个条件也是充分的。

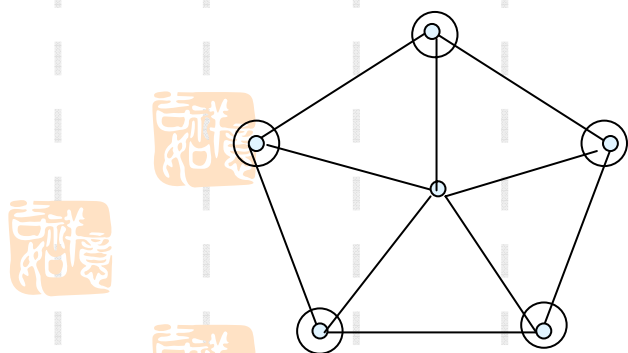
定理2 设 G 为具有二分类 (X, Y) 的偶图，则 G 存在饱和 X 的每个顶点的匹配当且仅当

$$|N(S)| \geq |S| \text{ 对所有 } S \subseteq X \text{ 成立。} \quad (1)$$

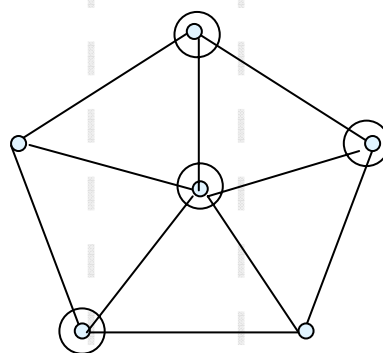
推论 若 G 是 k 正则偶图($k > 0$)，则 G 有完美匹配。

覆盖

图 G 的一个覆盖是指 V 的一个子集 K ，使得 G 的每条边都至少有一个端点在 K 中。一个覆盖 K 称为 G 的最小覆盖，如果 G 没有覆盖 K_1 使得 $|K_1| < |K|$ ，如图。



○一个覆盖



一个最小覆盖

若 K 是 G 的覆盖， M 是 G 的匹配，则至少包含 M 中每条边的一个端点。于是，对任何匹配 M 和任何覆盖 K ，均有 $|M| \leq |K|$ 。因此，若 M^* 是最大匹配， \tilde{K} 是最小覆盖，则有

$$|M^*| \leq |\tilde{K}|$$

一般地，上式中的等号不成立，但对于偶图有

$$|M^*| = |\tilde{K}|$$

引理 设 M 是 G 的匹配， K 是 G 的覆盖，如果 $|M| = |K|$ ，则 M 是最大匹配，且 K 是最小覆盖。

定理3 设 M^* 和 \tilde{K} 分别是偶图 G 的最大匹配和最小覆盖，则

$$|M^*| = |\tilde{K}|$$

练习1 证明一个 $8*8$ 方格棋盘移去其中两个对角上的 $1*1$ 方格之后，不可能用 $1x2$ 的长方形恰好填满。

练习2 矩阵的一行或一列统称为一条线。证明一个 $(0,1)$ 矩阵中，包含所有1元素的线的最小条数等于两两都不在相同线上的1的元素的最大个数。

3. 完美匹配

图的分支根据它有奇数个或偶数个顶点分别称为奇分支或偶分支。 $o(G)$ 表示 G 的奇分支个数。

Th(Tutte 1947) 图 G 有完美匹配当且仅当

$$o(G-S) \leq |S| \quad \text{对所有 } S \subset V \text{ 成立。}$$



4. 应用

■ (1) 人员分派问题

某公司准备分派 n 个工人 X_1, X_2, \dots, X_n 做 n 件工作 Y_1, Y_2, \dots, Y_n , 已知这些工人中每个人都能胜任一件或几件工作。试问能否把所有的工人都分派做一件他能胜任的工作?

构造一个具有二分类 (X, Y) 的偶图 G , 这里

$X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$, 且 x_i 与 y_j 相连当且仅当工人 X_i 胜任工作 Y_j . 于是问题转化为 G 是否存在完美匹配的问题。根据Hall定理2, G 或者存在完美匹配, 或者存在 X 的子集 S , 使得 $|N(S)| < |S|$.

给定任意一个具有二分类 (X, Y) 的偶图，或者找一个饱和 X 中每个顶点的匹配，或者找 X 的一个子集 S ，使 $|N(S)| < |S|$ 。

Hungarian Method

以任一匹配 M 作为开始，可取 $M = \emptyset$ 。

(1) 若 M 饱和 X 的每个顶点，停止（ M 为完美匹配）。否则，取 X 中 M -不饱和顶点 u ，令 $S \leftarrow \{u\}, T \leftarrow \emptyset$ 。

(2) $N(S) = T$, 停止（无完美匹配）。否则

(3) （此时 $N(S) \supset T$ ）取 $y \in N(S) \setminus T$ 。若 y 为 M 饱和的，设 $yz \in M$ ，则

$S \leftarrow S \cup \{z\}, T \leftarrow T \cup \{y\}$

Goto(2); 否则(y 为 M -不饱和的), 存在 M -可扩路
 P , 令

$M \leftarrow M \Delta E(P)$

Goto(1).

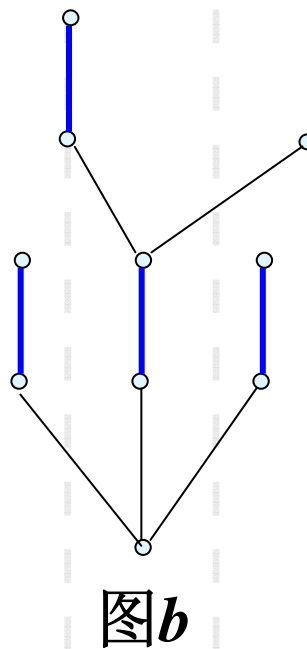
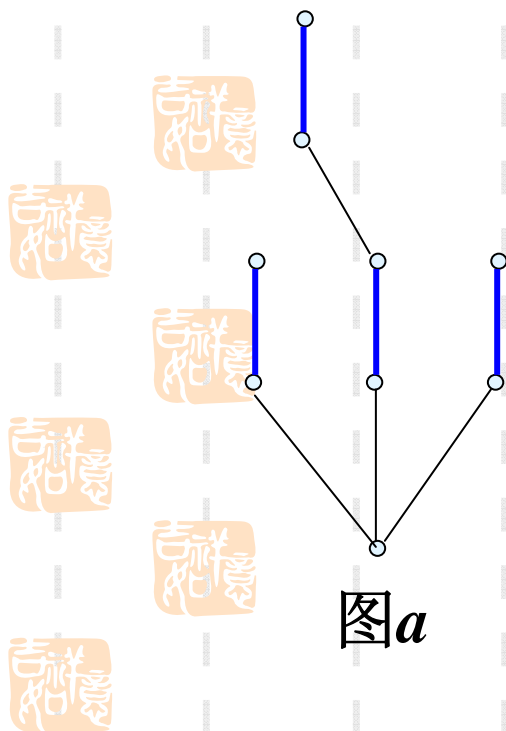
设 M 是 G 的匹配, u 是 X 的一个 M 非饱和顶点。若树 $H \subseteq G$ 满足(1) $u \in V(H)$; (2) 对 H 的每个顶点 v , H 中唯一的 (u, v) 路是一条 M 交错路, 则称树 H 是一条扎根于 u 的 M 交错路。

算法的关键就是找 M -交错树。过程如下:

开始时 H 由一单点 u 组成。且按以下方式生长：

(1)除 u 外 H 的所有顶点是 M 饱和的，并且在 M 下匹配，图a，或者

(2) M 包含不同于 u 的 M 非饱和顶点，图b.



如果情形(1)出现，则 $S=V(H)\cap X$ ， $T=V(H)\cap Y$ ，有 $N(S)\supseteq T$ ；于是，或者 $N(S)=T$ 或者 $N(S)\supset T$ 。

(a) 若 $N(S)=T$ ，则 $|N(S)|=|S|-1$ ，这说明 G 没有饱和 X 所有顶点的匹配。

(b) 若 $N(S)\supset T$ ，则存在 $Y\setminus T$ 中的点 y 相邻于 S 中的顶点 x ，由于 H 的所有顶点，除了 u 外，都在 M 下配对，因此或者 $x=u$ ，或者 x 和 H 的一个顶点配对，所以 $xy\notin M$ 。

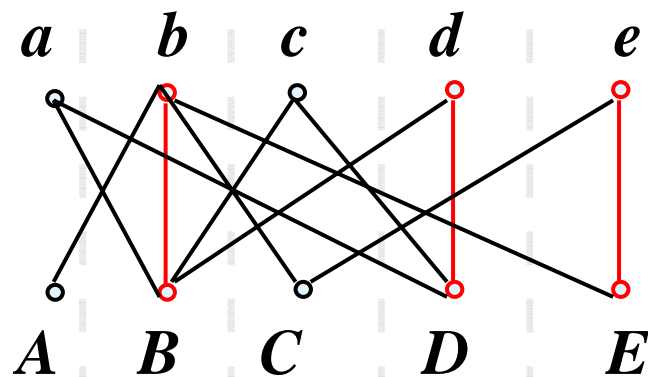


图 G

$$S=\{a,b\}$$

$$T=\{B\}$$

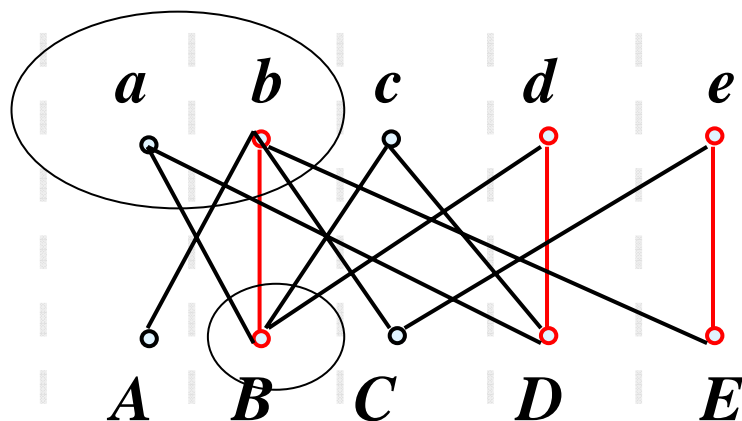
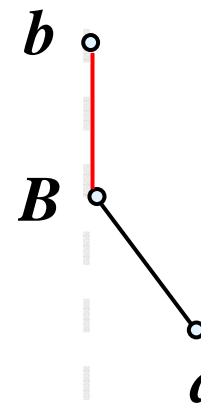


图 G



M 交错树

$$S=\{a,b,d\}$$

$$T=\{B,D\}$$

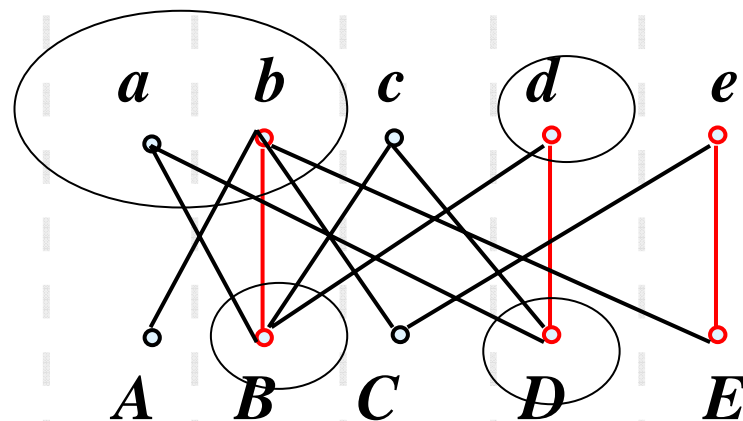
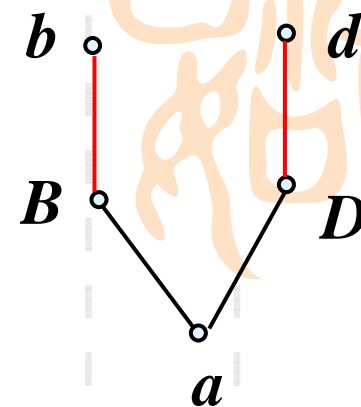


图 G



M 交错树

$$S=\{a,b,d\}$$

$$T=\{A,B,D\}$$

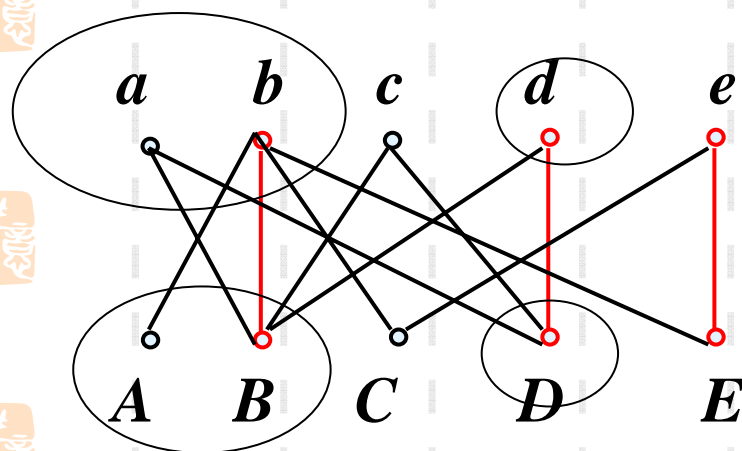
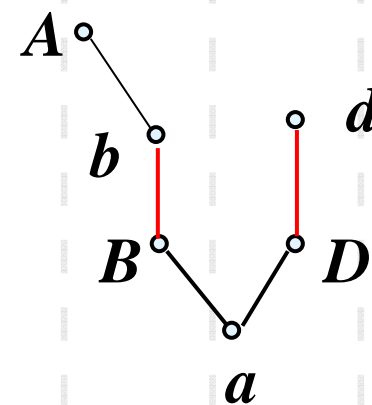


图 G



M 交错树

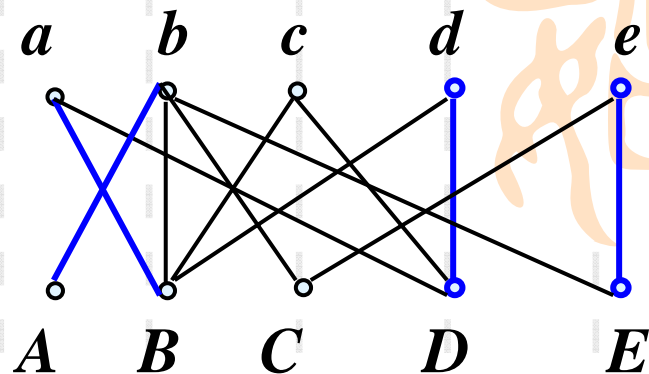
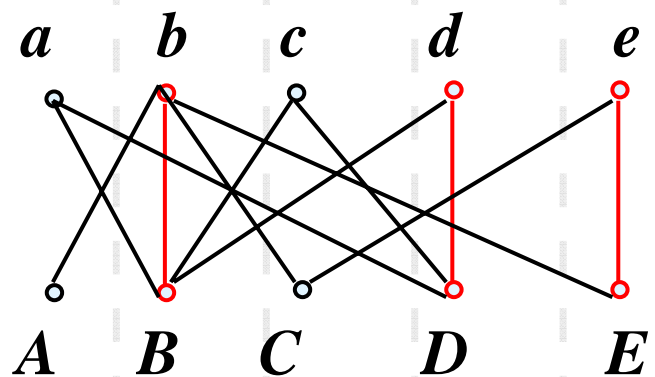
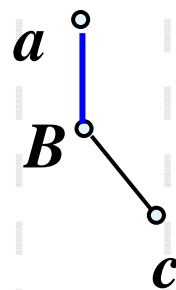
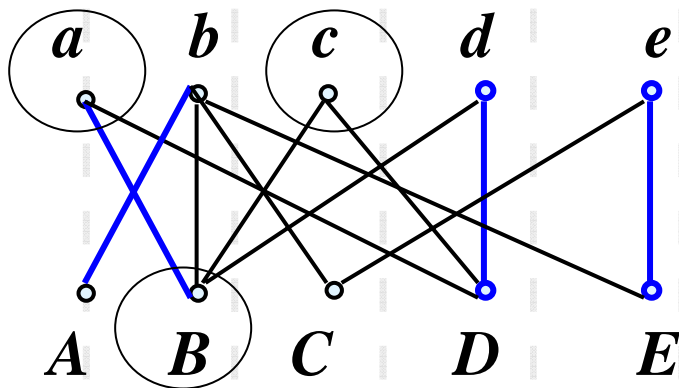


图 G

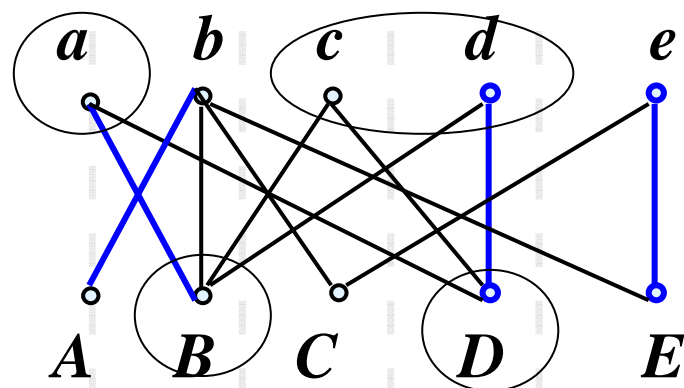
$S=\{a,c\}$

$T=\{B\}$



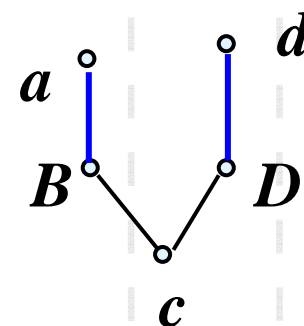
M 交错树

$$S=\{a,c,d\}$$



$$T=\{B,D\}$$

$N(S)=T$ ，图G中无完美匹配。



M 交错树

(2) 最优分派问题

可以利用**Hungarian Method** 确定工人分派工作的可行方案，且是一个有效的方法。把工人工作效率考虑进去，找一种分派方案使工人们总效率达到最大。寻找这种分派的问题称为最优分派问题。

考察一个具有二分类 (X, Y) 的偶图 G ，这里 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ， $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$ ，边 $x_i y_j$ 有权 $w_{ij} = w(x_i, y_j)$ ，表示工人 X_i 做工作 Y_j 时的效率。于是问题转化为 G 是否存在完美匹配的问题。最优分派问题等价于在这个赋权图中寻找一个有最大权的完美匹配。称这种匹配为最优匹配。

Kuhn and Munkras设计了一个求最优匹配的有效算法，将求最优匹配问题转化为可用算法求另一个图完美匹配的问题。

在顶点集合 $X \cup Y$ 中的每个元素(顶点)定义满足下列条件的实值函数 l ：对所有的 $x \in X$, $y \in Y$, 均有

$$l(x) + l(y) \geq w(x, y)$$

则把这个函数定义为该偶图的一个可行顶点标号，实数 $l(v)$ 称为顶点 v 的标号。

不管边的权是什么，总可以定义一个可行标号：

$$\begin{cases} l(x) = \max_{y \in Y} w(x, y) & x \in X \\ l(y) = 0 & y \in Y \end{cases}$$

若 l 是可行标号，用 E_l 表示使 $l(x)+l(y)\geq w(x,y)$ 中等号成立的边的集合，即

$$E_l = \{xy \in E \mid l(x) + l(y) = w(x, y)\}$$

具有边集 E_l 的 G 的生成子图称为对应于可行顶点标号 l 的相等子图，用 G_l 表示。

相等子图与最优匹配之间的联系：

定理：设 l 是 G 的可行性顶点标号，若 G_l 包含完美匹配 M^* ，则 M^* 是 G 的最优匹配。

要求最优匹配，只需用Hungarian算法求 G_l 上的一个完美匹配。

首先给出任一可行顶点标号 l ，然后确定 G_l ，在 G_l 中选取任意匹配 M ，利用Hungarian算法找 G_l 的完美匹配。若在 G_l 中找到一个完美匹配，则该匹配则是 G 的最优匹配。否则Hungarian算法将终止与非完美的匹配 M_1 和一个既不包含 M_1 的可扩路，又不能在 G_l 中进一步生长的 M_1 交错树 H 。随后，把 l 修改为具有下述性质的另一个可行顶点标号 \hat{l} ：
 M_1 和 H 都包含在 $G_{\hat{l}}$ 中，并且 H 能够在 $G_{\hat{l}}$ 中伸展。

必要时，不断地进行这种可行标号的修改，直到一个完美匹配在某个相等子图中找到为止。

1. 从任一可行顶点标号 l 开始，然后决定 G_l ，并且在 G_l 中选取任一匹配 M 。

2. 若 X 是 M 饱和的，则 M 是完美匹配，且是最优匹配；否则，令 u 是一个 M 非饱和顶点，令

$S=\{u\}$, $T=\emptyset$ 。

3. 若 $N_{G_l}(S) \supset T$ ，则转4；否则， $N_{G_l}(S)=T$ 。计算

$$\alpha_l = \min_{\substack{x \in S \\ y \notin T}} \{l(x) + l(y) - w(x, y)\}$$

$$\hat{l}(v) = \begin{cases} l(v) - \alpha_l & \text{if } v \in S \\ l(v) + \alpha_l & \text{if } v \in T \\ l(v) & \text{others} \end{cases}$$

\hat{l} 为可行顶点标号。 $\alpha_l > 0$, $N_{G_l}(S) \supset T$

$l \leftarrow \hat{l}$, $G_l \leftarrow G_{\hat{l}}$.

4. 在 $N_{G_l}(S) \setminus T$ 中选择一个顶点 y , 若 y 已被 M 饱和, 且 $yz \in M$, 则 $S \leftarrow S \cup \{z\}$, $T \leftarrow T \cup \{y\}$, 转3; 否则, 设 P 是 G_l 中的 M 可扩 (u, y) 路, 设 $\hat{M} = M \Delta E(P)$, $M \leftarrow \hat{M}$, 转1.

例 $K_{5,5}$ 的权矩阵为 W , W 的元素

$$w_{ij} = w(x_i, y_j), \quad 1 \leq i \leq 5, 1 \leq j \leq 5.$$

$$W = \begin{pmatrix} 3 & 5 & 5 & 4 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

取可行顶点标号如下:

$$l(y_i) = 0, \quad i = 1, 2, 3, 4, 5,$$

$$l(x_1) = \max_{1 \leq j \leq 5} \{w_{1j}\} = \max\{3, 5, 5, 4, 1\} = 5,$$

$$l(x_2) = \max_{1 \leq j \leq 5} \{w_{2j}\} = \max\{2, 2, 0, 2, 2\} = 2,$$

$$l(x_3) = \max_{1 \leq j \leq 5} \{w_{3j}\} = \max\{2, 4, 4, 1, 0\} = 4,$$

$$l(x_4) = \max_{1 \leq j \leq 5} \{w_{4j}\} = \max\{0, 1, 1, 0, 0\} = 1,$$

$$l(x_5) = \max_{1 \leq j \leq 5} \{w_{5j}\} = \max\{1, 2, 1, 3, 3\} = 3.$$

构造图 G_l 如下:

$$M=\{x_1y_2, x_2y_1, x_3y_3, x_5y_5\}$$

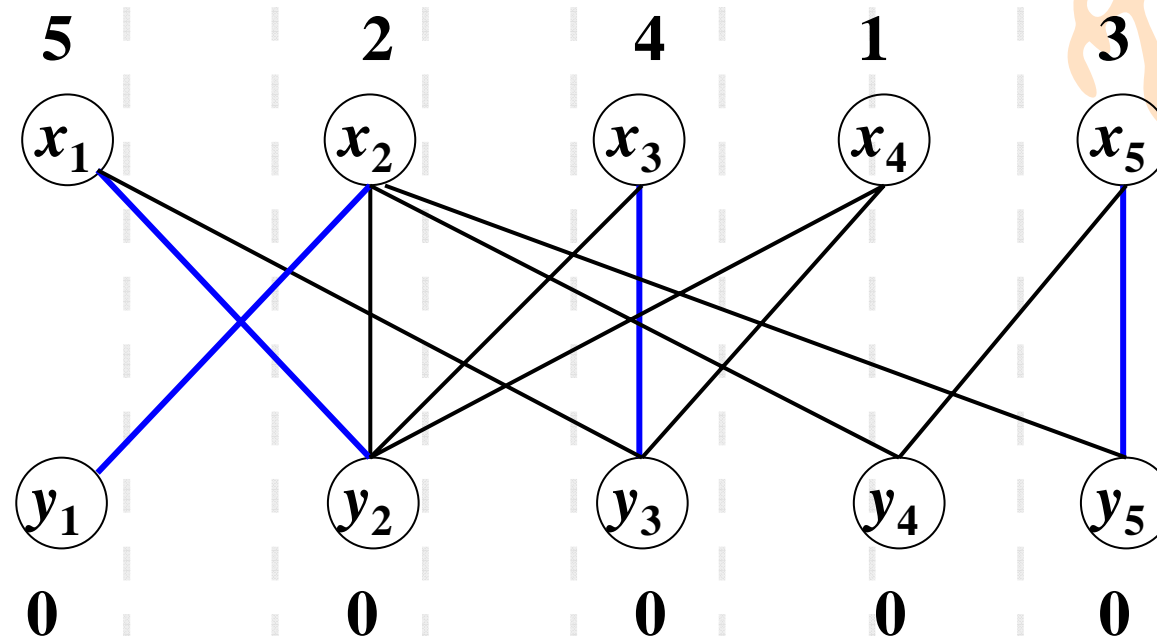


图 G_l

G_l 无完美匹配，其顶点标号需要修改。

取未被 M 饱和的点 x_4 , $S=\{x_4, x_3, x_1\}$, $T=\{y_3, y_2\}$.

$N_{Gl}(S)=T$, 取

$$\alpha_l = \min_{\substack{x \in S \\ y \notin T}} \{l(x) + l(y) - w(x, y)\} = 1$$

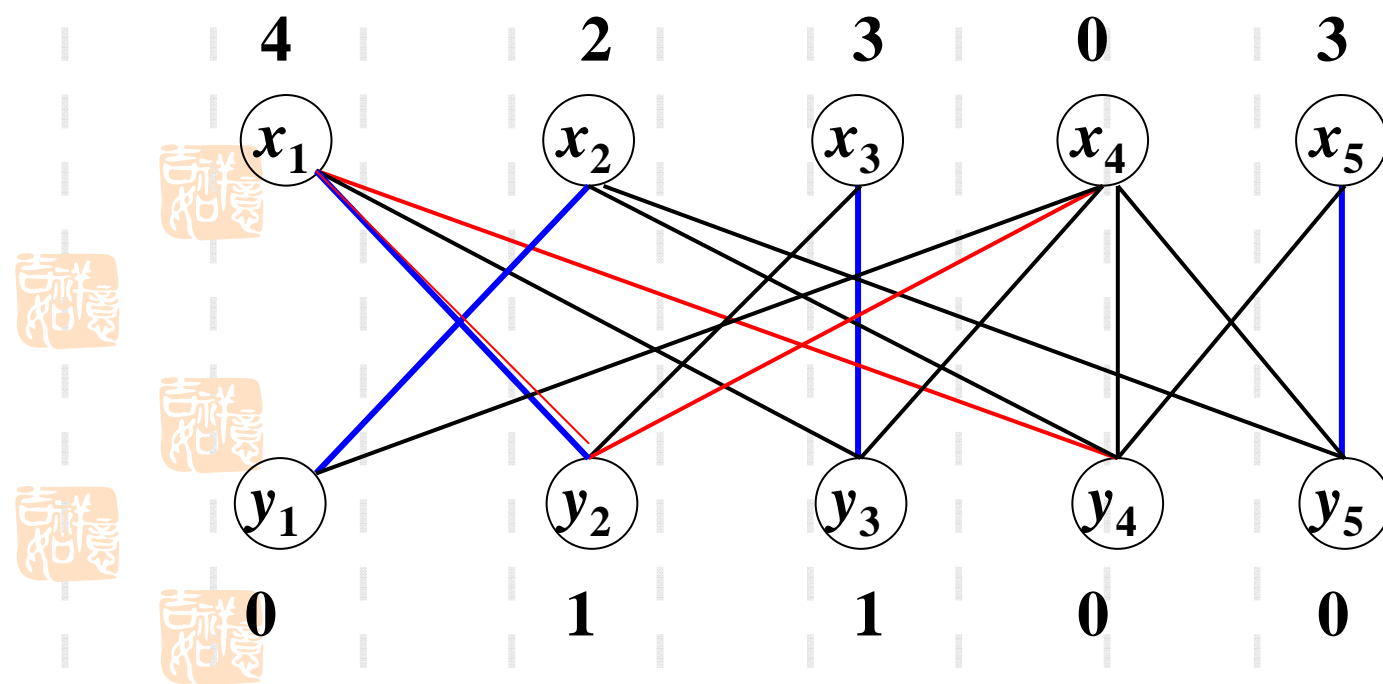


图 G_l

取未被 M 饱和的点 x_4 , $S=\{x_4, x_3, x_1\}$, $T=\{y_3, y_2\}$.

$N_{Gl}(S)=T$, 取

$$\alpha_l = \min_{\substack{x \in S \\ y \notin T}} \{l(x) + l(y) - w(x, y)\} = 1$$

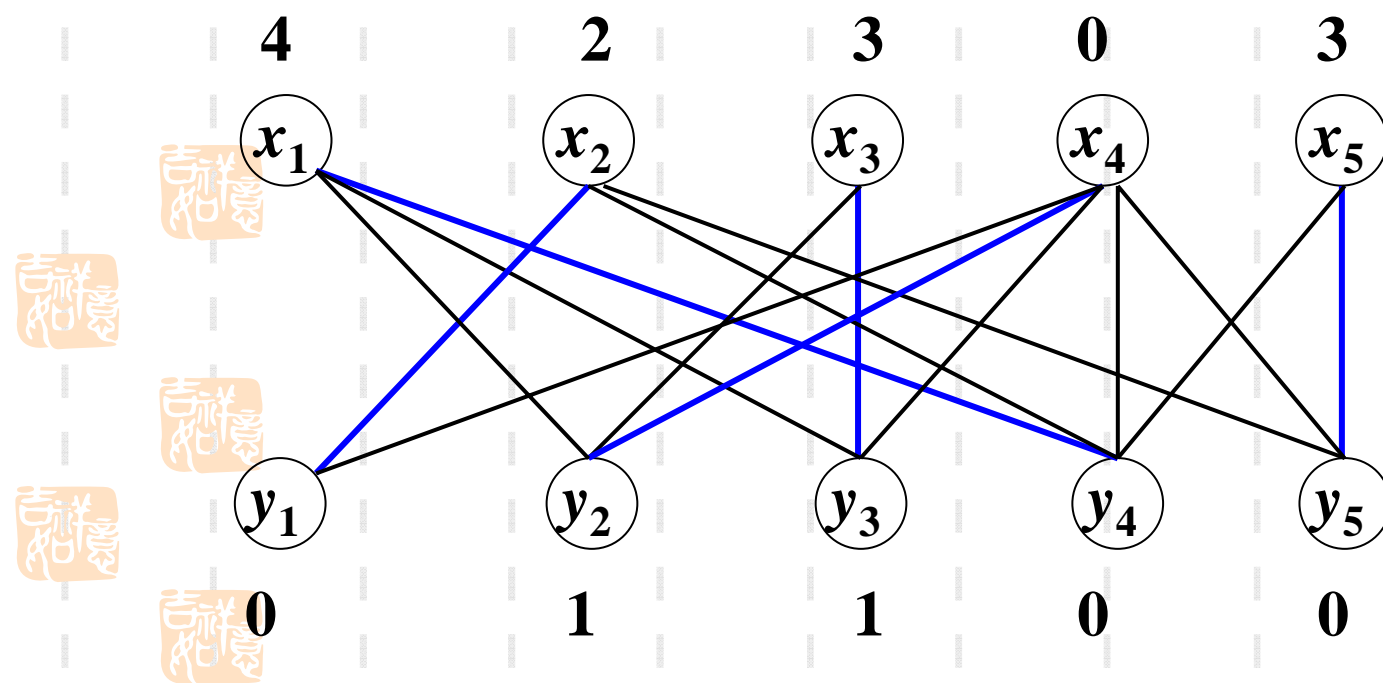


图 G_l

98年全国大学生数学建模竞赛B题

“最佳灾情巡视路线”

今年(1998年)夏天某县遭受水灾. 为考察灾情、组织自救, 县领导决定, 带领有关部门负责人到全县各乡(镇)、村巡视. 巡视路线指从县政府所在地出发, 走遍各乡(镇)、村, 又回到县政府所在地的路线.



1) 若分三组（路）巡视，试设计总路程最短且各组尽可能均衡的巡视路线。

2) 假定巡视人员在各乡（镇）停留时间 $T=2$ 小时，在各村停留时间 $t=1$ 小时，汽车行驶速度 $V=35$ 公里/小时。要在24小时内完成巡视，至少应分几组；给出这种分组下最佳的巡视路线。