



第五章 匹配与网络流 I

计算机系网络所：张小平



匹配与网络流

- 匹配问题和网络流问题是图论中两类具有丰富实际应用背景的问题。
- 匹配问题涉及了二分图的最大匹配、最佳匹配问题。
- 网络流问题涉及网络流图及最大流、最小费用流等应用。



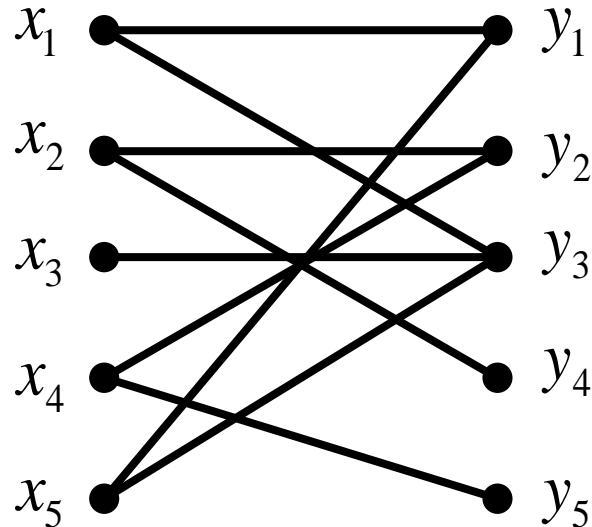
匹配问题

- 例： m 项工作准备分配给 n 个人做，每个人可能会做其中某一项或几项工作，但每人只能承担一项工作。问如何分配才能让尽可能多的人安排上任务？

— 如图所示， (x_1, y_3) 表示 x_1 可做 y_3 工作

— 问题相当于是对边进行着色，
保证每个结点最多与一条着色
边相关联

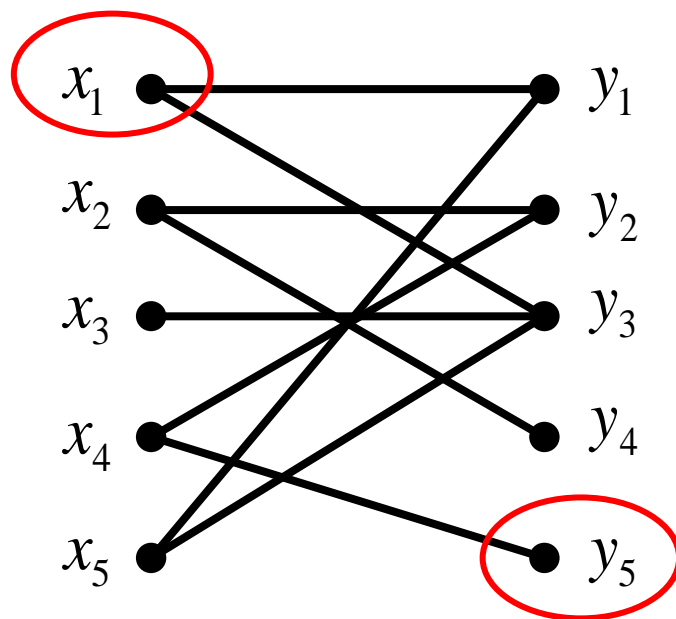
— 这种着色边集合，就是一个**匹配**





匹配问题

- 定义5.1.1 令 M 为图 G 的边子集，若 M 中任意两条边都没有共同的结点，则称 M 是 G 的一个**匹配**，其中与 M 的边关联的结点称为**饱和点**，否则称为**不饱和点**

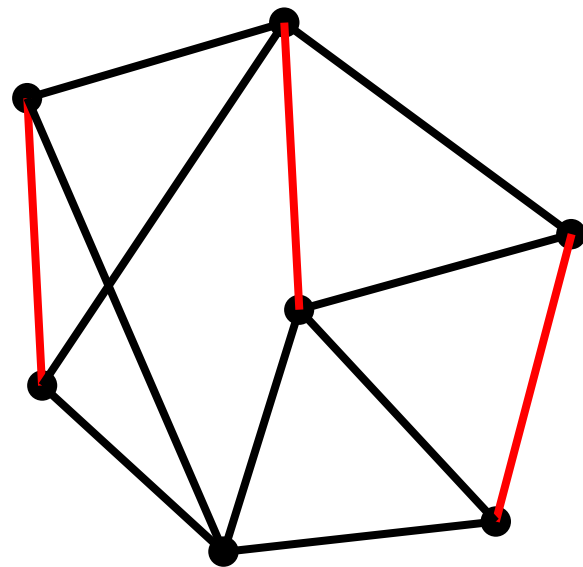




匹配问题

- 例：二战期间，盟军许多飞行人员到英国参加对德空袭行动，当时每架飞机需要驾驶员和领航员各一人，二人需要语言相通。有人只会驾驶，有人只能领航，有人二者均可。问最多编队方案如何确定？

- 图中边表示两人语言相通，
且恰好一人会驾驶一人会领航
- 则最多的编队方案可以转化求
简单图 G 的一个最大匹配





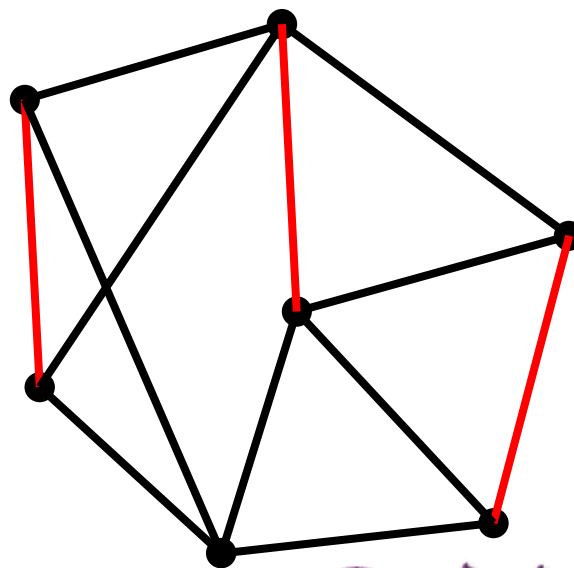
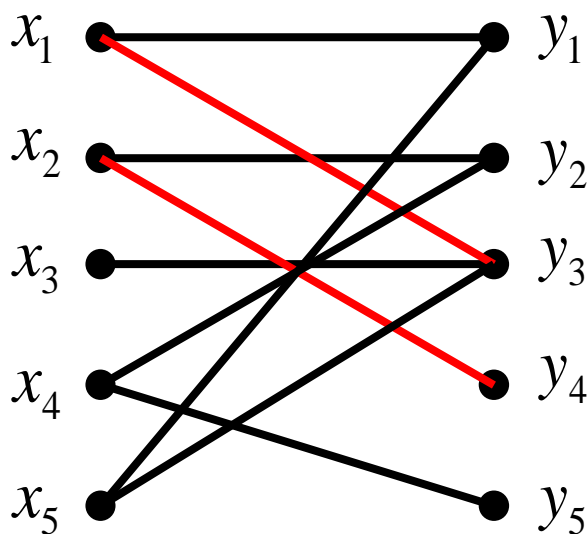
主要内容

- **5.1 二分图的最大匹配**
- 5.2 完全匹配
- 5.3 最佳匹配及其算法
- 5.4 最大基数匹配
- 5.5 网络流图
- 5.6 Ford-Fulkerson最大流标号算法
- 5.7 最大流的Edmonds-Karp算法
- 5.8 最小费用流



二分图的最大匹配

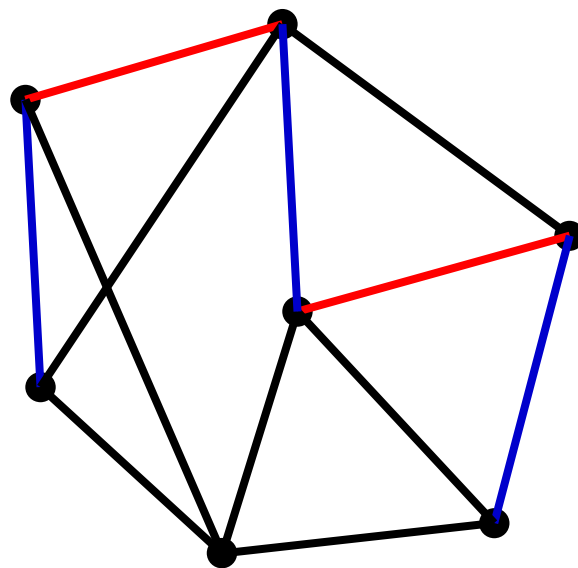
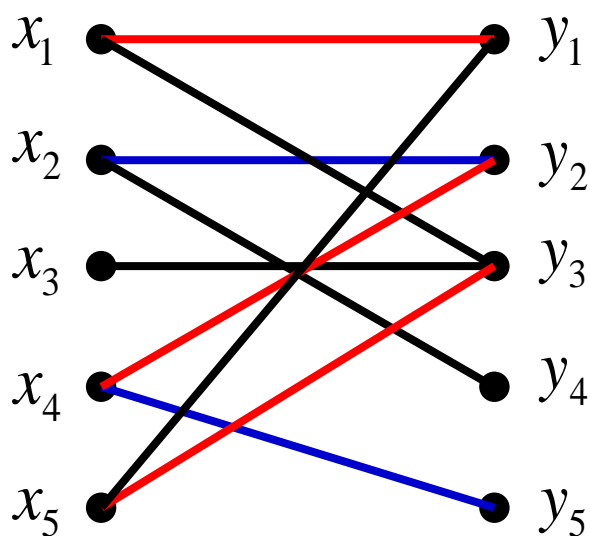
- 定义5.1.2 设 M 是 $G = (V, E)$ 中的一个匹配，如果对 G 的任意匹配 M' ，都有 $|M| \geq |M'|$ ，就说 M 是 G 的一个**最大匹配**





二分图的最大匹配

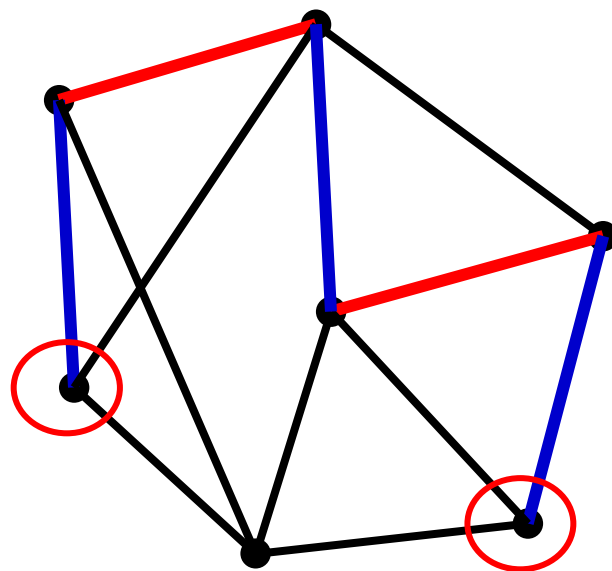
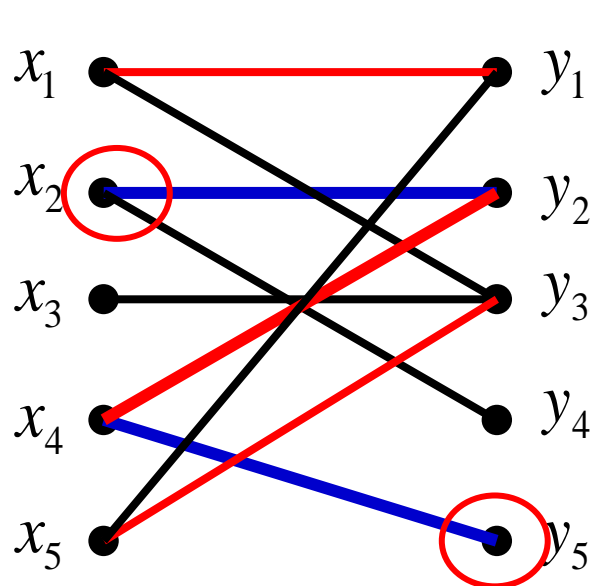
- 定义5.1.3 给定了 G 的一个匹配 M , G 中属于 M 与不属于 M 的边交替出现的道路称为 **交互道路**





二分图的最大匹配

- 定义5.1.4 设 P 是 G 中关于匹配 M 的一条交互道路，如果 P 的两个端点是关于 M 的非饱和点，那么 P 就称为**可增广道路**
 - $P \oplus M$ 仍然是 G 的一个匹配 M' ，且 $|M'| = |M| + 1$





二分图的最大匹配

- 定理5.1.1 M 是 G 的最大匹配当且仅当 G 中不存在关于 M 的可增广道路

证明：

必要性：

M 是最大匹配 \longrightarrow 不存在关于 M 的可增广道路
显然！

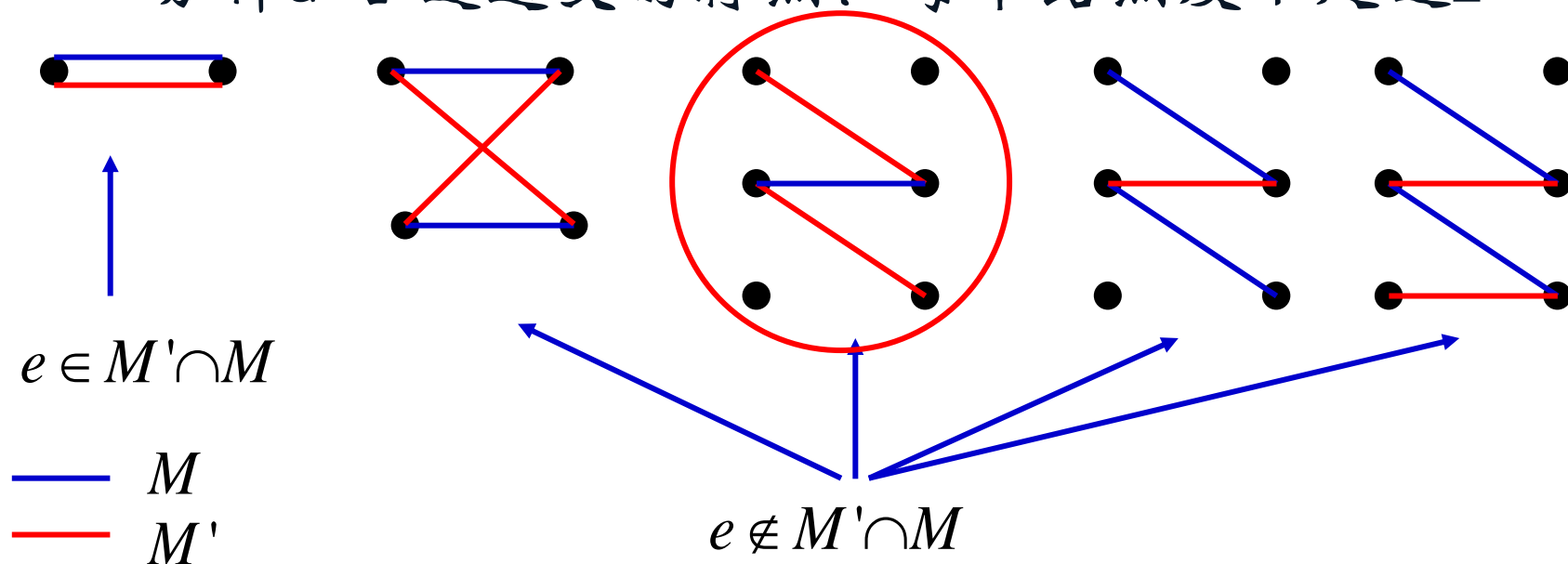
充分性：（反证法）

不存在关于 M 的可增广道路 $\longrightarrow M$ 是最大匹配



二分图的最大匹配

- 假设匹配 M 不是 G 的最大匹配, 则存在一个最大匹配 M' , 则必有 $|M'| > |M|$, 做 $G' = M' \oplus M$
- 分析 G' 各连通支的特点: 每个结点度不超过2



- 由于 $|M'| > |M|$, 必定存在 M' 关于 M 的增广道路



二分图的最大匹配

- 定理5.1.1 M 是 G 的最大匹配当且仅当 G 中不存在关于 M 的可增广道路

证明：

必要性：

M 是最大匹配 \longrightarrow 不存在关于 M 的可增广道路
显然！

充分性：（反证法）

不存在关于 M 的可增广道路 $\longrightarrow M$ 是最大匹配

证毕！



二分图的最大匹配

- 上述定理是最大匹配算法的基础，无论二分图还是一般图，都要依据此定理。
- 思考：
 - 如果给定一个二分图，如何找到它的最大匹配？
 - 假如能够找到可增广道路，即可找到更大匹配！

怎么找？

搜！



二分图的最大匹配

思考：

- 搜索的方法，是否一定可以找到二分图的最大匹配？
 - 每找一个结点，目标都是发现一条可增广道路
 - 寻找的方法实质是搜索过程，如果存在增广道路，则一定可以找到
 - 根据定理，不存在增广道路时，为最大匹配



二分图的最大匹配

- 匈牙利算法：
 - 经典的二分图最大匹配算法
- 算法描述：
 - 输入为二分图 $G=(X,Y,E)$ ； 初始匹配；
 - 结点标记为0： 尚未搜索
 - 结点标记为1： 饱和结点
 - 结点标记为2： 无法扩大匹配的结点



二分图的最大匹配—匈牙利算法

1. 任给一初始匹配 M ，给饱和点“1”标记

2. 判断 X 中各结点是否都已经已经有非零标记

2.1 是， M 为最大匹配，结束

2.2 否，找一个“0”标记结点 $x_0 \in X$ ， $U \leftarrow \{x_0\}$ ， $V \leftarrow \Phi$

3. 判断集合 U 的邻点集 $\Gamma(U) = V$?

3.1 是，给 x_0 标记“2”，转2

3.2 否，在 $\Gamma(U) - V$ 中找一点 y_i ，检查其是否标“1”

3.2.1 是，则说明有边 $(y_i, z) \in M$ 。令

$$U \leftarrow U \cup \{z\}, V \leftarrow V \cup \{y_i\}, \text{ 转3}$$

3.2.2 否，则说明找到了从 x_0 到 y_i 的增广路 P ，令

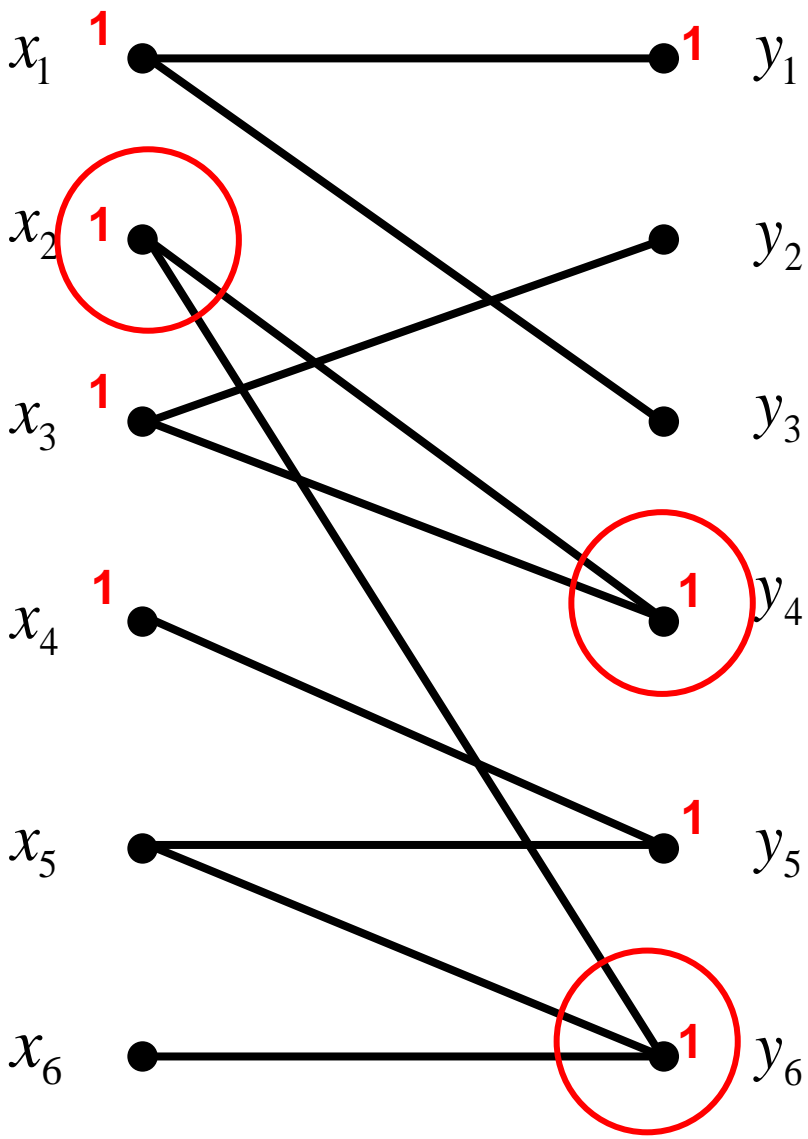
$$M \leftarrow M \oplus P, \text{ 给 } x_0, y_i \text{ 标“1”，转2}$$

搜索过的 X 结点集

U 邻点集中搜索过的 Y 结点集

U 邻点集中还未搜索过的 Y 结点集

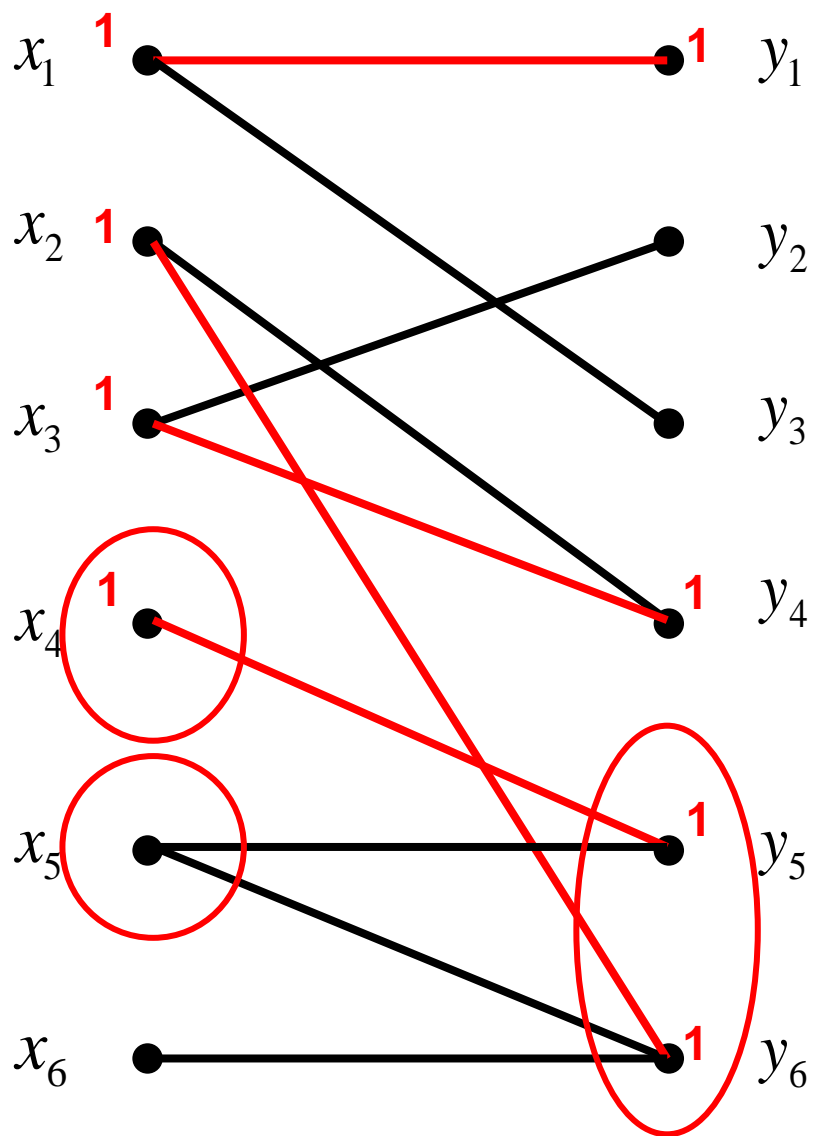
例： 设二分图G初始匹配为 $M = \{(x_1, y_1), (x_3, y_4), (x_4, y_5)\}$ 求其最大匹配



$$U \leftarrow \{x_2\}, \quad V \leftarrow \Phi$$

$$\Gamma(U) = \{y_4, y_6\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_4, y_6\}$$

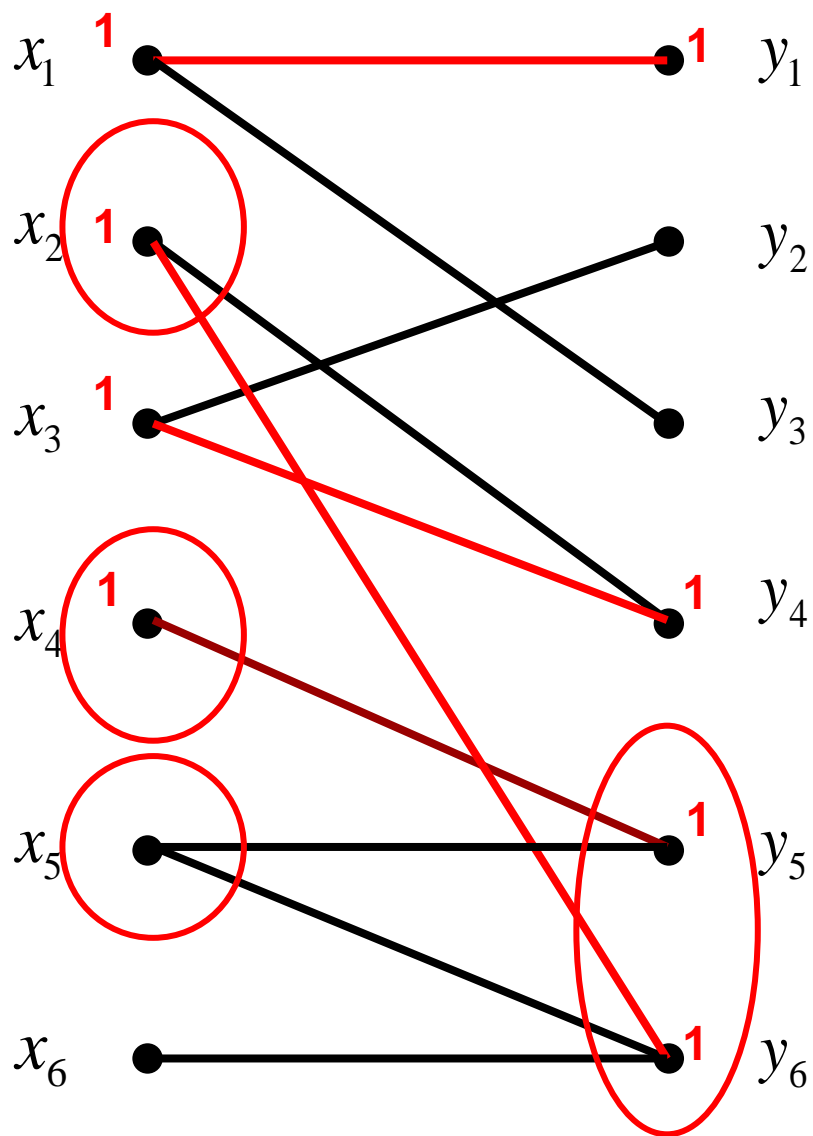


$$U \leftarrow \{x_5\}, \quad V \leftarrow \Phi$$

$$\Gamma(U) = \{y_5, y_6\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_5, y_6\}$$

$$U \leftarrow \{x_5, x_4\}, \quad V \leftarrow \{y_5\}$$

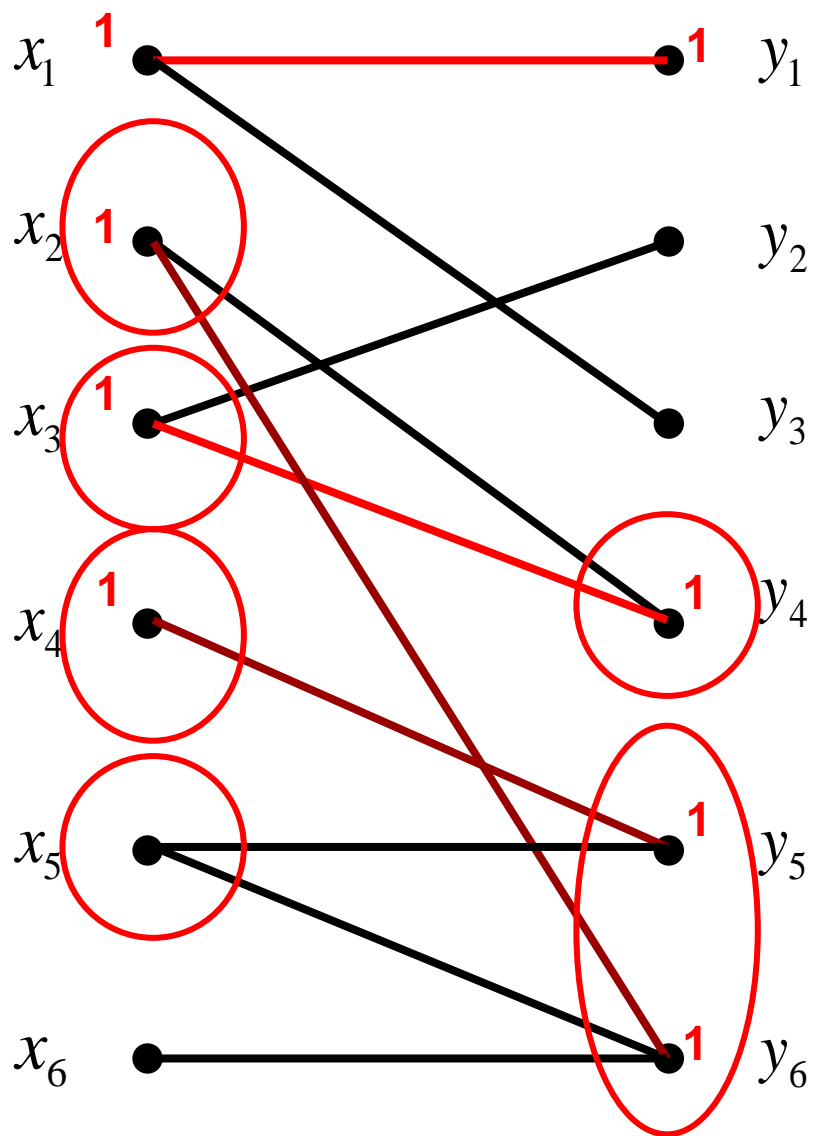


$$U \leftarrow \{x_5, x_4\}, \quad V \leftarrow \{y_5\}$$

$$\Gamma(U) = \{y_5, y_6\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_6\}$$

$$U \leftarrow \{x_5, x_4, x_2\}, \quad V \leftarrow \{y_5, y_6\}$$



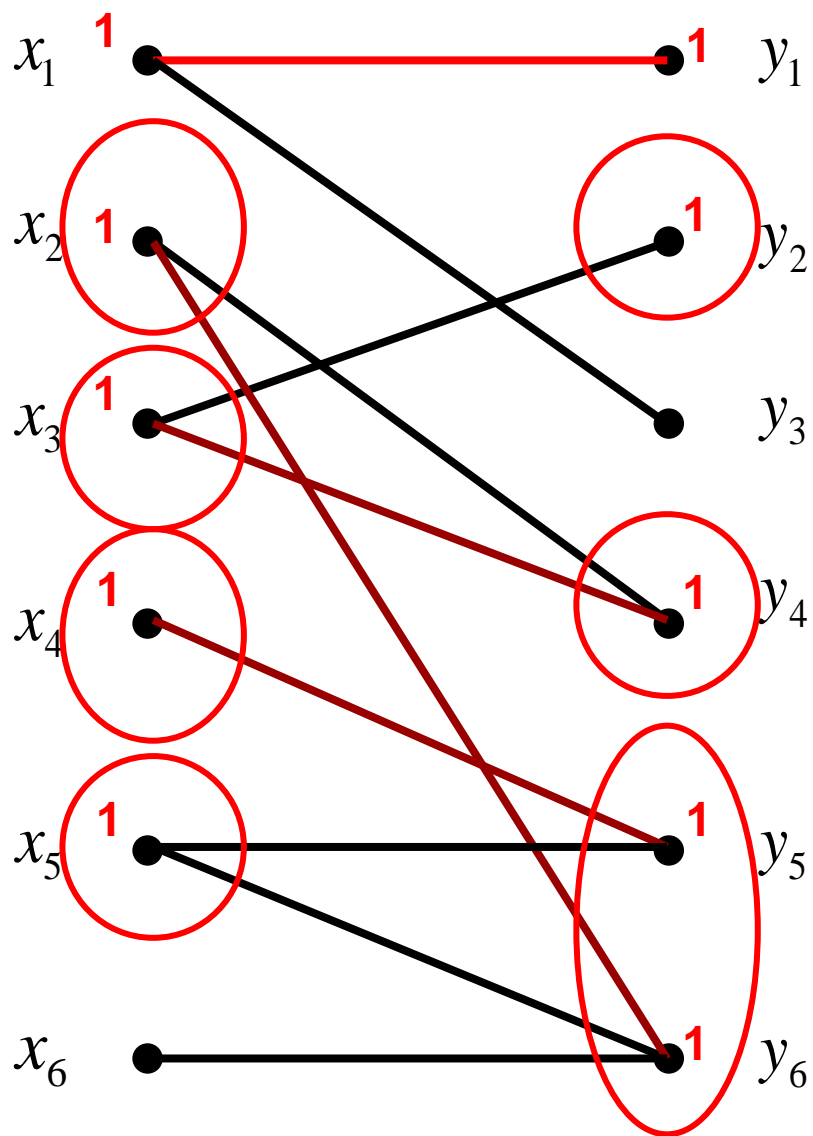
$$U \leftarrow \{x_5, x_4, x_2\}, \quad V \leftarrow \{y_5, y_6\}$$

$$\Gamma(U) = \{y_5, y_6, y_4\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_4\}$$

$$U \leftarrow \{x_5, x_4, x_2, x_3\},$$

$$V \leftarrow \{y_5, y_6, y_4\}$$

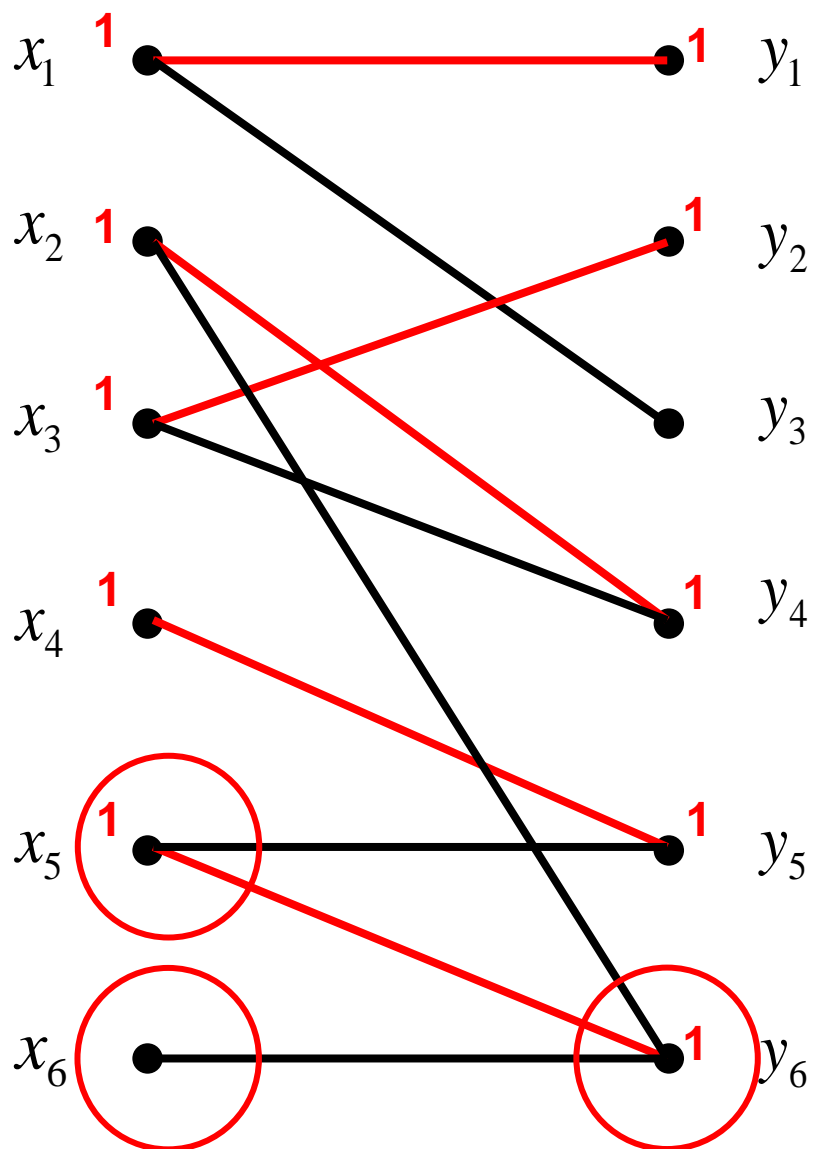


$$U \leftarrow \{x_5, x_4, x_2, x_3\}, \quad V \leftarrow \{y_5, y_6, y_4\}$$

$$\Gamma(U) = \{y_5, y_6, y_4, y_2\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_2\}$$

$$M \leftarrow M \oplus P$$

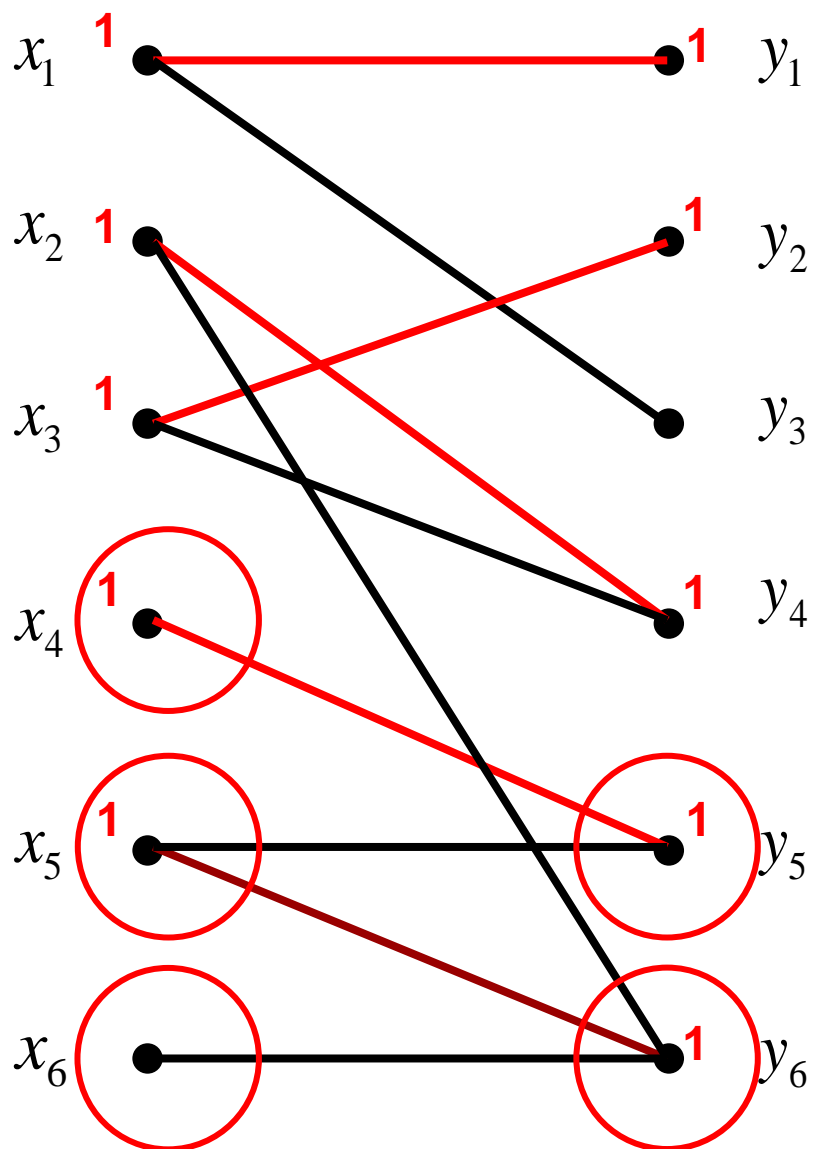


$$U \leftarrow \{x_6\}, \quad V \leftarrow \Phi$$

$$\Gamma(U) = \{y_6\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_6\}$$

$$U \leftarrow \{x_6, x_5\}, \quad V \leftarrow \{y_6\}$$

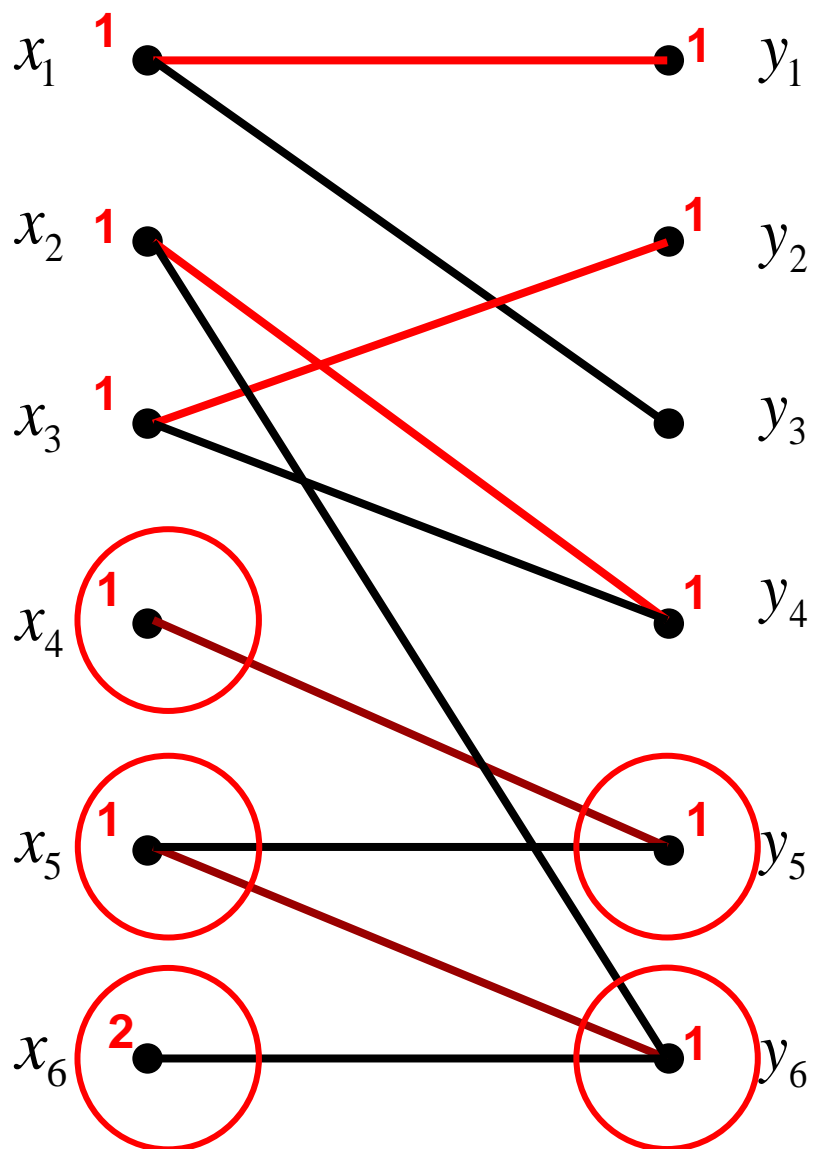


$$U \leftarrow \{x_6, x_5\}, \quad V \leftarrow \{y_6\}$$

$$\Gamma(U) = \{y_6, y_5\}$$

$$\Gamma(U) - V = \{y_5\}$$

$$U \leftarrow \{x_6, x_5, x_4\}, \quad V \leftarrow \{y_6, y_5\}$$



$$U \leftarrow \{x_6, x_5, x_4\}, \quad V \leftarrow \{y_6, y_5\}$$

$$\Gamma(U) = \{y_6, y_5\}$$

$$\Gamma(U) - V = \emptyset$$

说明无法搜索到可增广路径

1965年匈牙利人Edmonds提出

并以他的祖国名字命名



二分图的最大匹配-小结

- 基本概念：
 - 匹配、(不)饱和点、交互道路、可增广道路、最大匹配
 - 判断最大匹配的充要条件
 - 求二分图的最大匹配：匈牙利算法



主要内容

- 5.1 二分图的最大匹配
- 5.2 完全匹配
- 5.3 最佳匹配及其算法
- 5.4 最大基数匹配
- 5.5 网络流图
- 5.6 Ford-Fulkerson最大流标号算法
- 5.7 最大流的Edmonds-Karp算法
- 5.8 最小费用流



完全匹配

- 例：在一个舞会上男女各占一半，假定每位男士都认识 k 位女士，每位女士也认识 k 位男士。

问：是否可以安排得当，使每位都有认识的人做舞伴



完全匹配

- 二分图 $G = (X, Y, E)$ 的最大匹配 M 所包含的边数为 $|M|$ (显然不会超过 $|X|$)
 - 若 $|M| = |X|$, 则称 M 为 **完全匹配**
 - 若 $|M| = |X| = |Y|$, 则称 M 为 **完美匹配**

思考:

- 二分图如何才能具有完全匹配?



完全匹配

- 定理5.2.1(Hall定理) 在二分图 $G = (X, Y, E)$ 中, X 到 Y 存在完全匹配的充要条件是:

对于 X 的任意子集 A , 恒有 $\Gamma(A) \geq A$

证明:

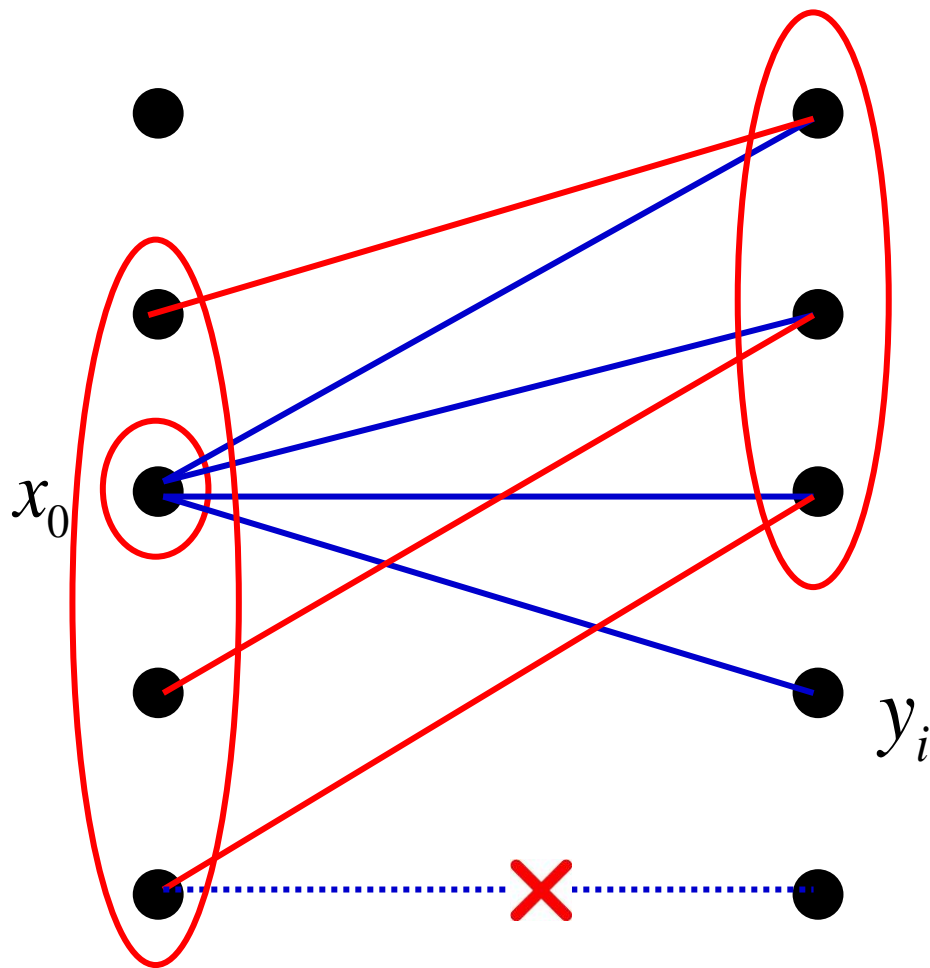
必要性: 存在完全匹配 $\rightarrow \Gamma(A) \geq A$

— 假定存在子集 $A \subseteq X$, 使 $\Gamma(A) < A$

— 则 A 中结点一定无法全部匹配, 因此 X 到 Y 不可能有完全匹配

充分性： $\Gamma(A) \geq A \rightarrow$ 存在完全匹配

反证法：任何一个最大匹配 M ，它都不是完全匹配



这些交互道路
中，一定不存
在可增广道路！

交互道中分属于 X 和 Y 的结点集合为 X' 和 Y' ,

$$\Gamma(X') = Y'$$

$$|\Gamma(X')| < |X'|$$

充分性： $\Gamma(A) \geq A \rightarrow$ 存在完全匹配

- 假设某最大匹配 M 不是完全匹配， $x_0 \in X$ 为非饱和点
- 假如 $\Gamma(x_0) = \Phi$ ，则令 $A = x_0$ ，存在 $\Gamma(A) < A$ ，矛盾
- 若 $\Gamma(x_0) \neq \Phi$ ，若存在 $y_i \in \Gamma(x_0)$ ，且 y_i 为非饱和点，则与 M 是最大匹配矛盾
- 因此，对于所有 $y_i \in \Gamma(x_0)$ ，必定全部是饱和点
- 根据匈牙利算法的搜索过程，可找到一切以 x_0 为起点的相对于 M 的交互道路；这些交互道路中，一定不存在可增广道路，否则与 M 是最大匹配矛盾
- 则交互道中分属于 X 和 Y 的结点集合为 X' 和 Y' ，必然有 $\Gamma(X') = Y'$ 且 $|\Gamma(X')| < |X'|$

证毕！



完全匹配

- 定理5.2.1(Hall定理) 在二分图 $G=(X,Y,E)$ 中, X 到 Y 存在完全匹配的充要条件是:

对于 X 的任意子集 A , 恒有 $\Gamma(A) \geq |A|$



完全匹配

- 推论5.2.1 若二分图 $G = (X, Y, E)$ 的每个结点 $x_i \in X$, 都有 $d(x_i) \geq k$, 每个结点 $y_i \in Y$, 都有 $d(y_i) \leq k$, 那么 X 到 Y 存在完全匹配

证明:

- 对于任意子集 $A \subseteq X$, 设它的结点总共与 m 条边关联, 于是可知 $m = \sum_{x_i \in A} d(x_i) \geq k \cdot |A|$
- 这 m 条边同时与 Y 中的 $|\Gamma(A)|$ 个结点关联, 于是可知 $m \leq k \cdot |\Gamma(A)|$
- 因此必然有 $|\Gamma(A)| \geq |A|$

证毕!





完全匹配

- 例：在一个舞会上男女各占一半，假定每位男士都认识 k 位女士，每位女士也认识 k 位男士。

问：是否可以安排得当，使每位都有认识的人做舞伴



完全匹配

思考：

- 对于二分图来说：
 - 完全匹配 一定是最大匹配
 - 最大匹配不一定是完全匹配
 - 最大匹配与完全匹配会有什么样的差别？



完全匹配

- 定理5.2.2 在二分图 $G=(X,Y,E)$ 中, X 到 Y 的最大匹配的边数是 $|X| - \delta(G)$, 其中

$$\delta(G) = \max_{A \subseteq X} \delta(A), \quad \delta(A) = |A| - |\Gamma(A)|, \quad \delta(A) \geq 0$$

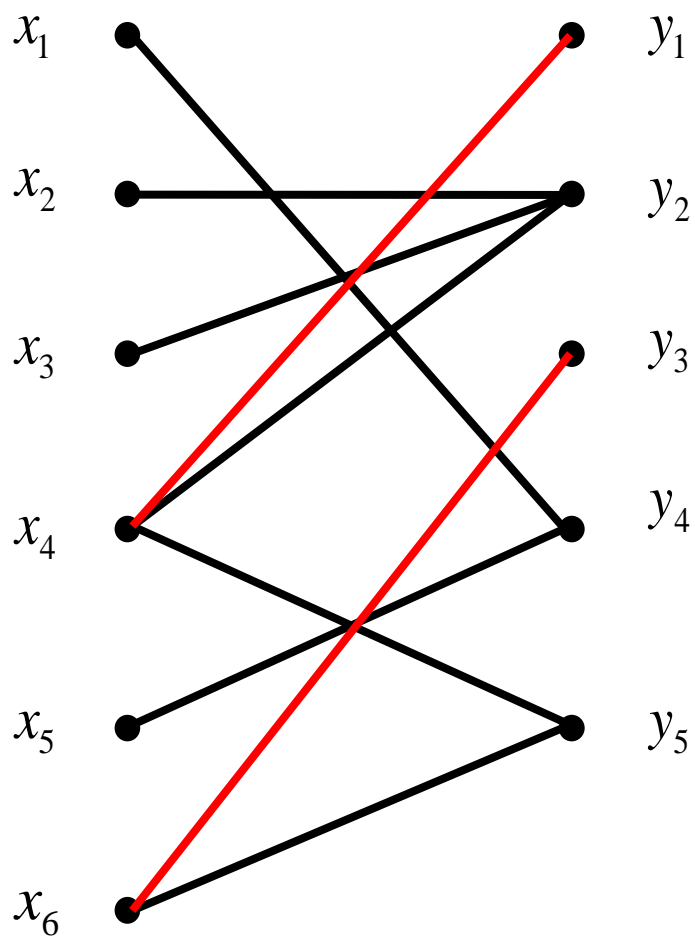
- 证明: (选做题)



完全匹配

思考：

- 如何通过代数的方法分析二分图的匹配问题？
- 二分图的代数表示方法：
 - 邻接矩阵



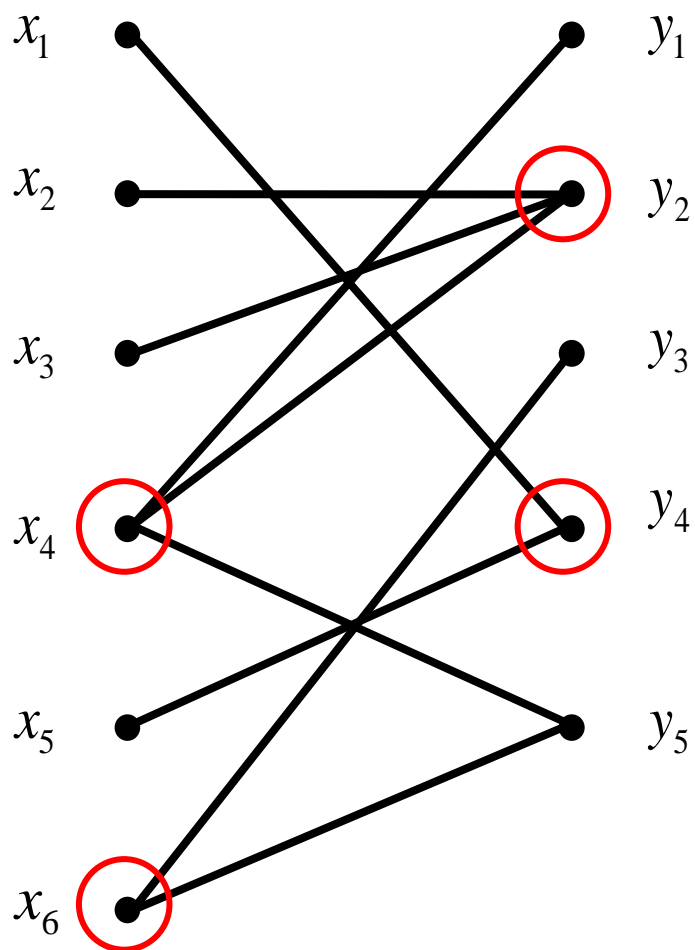
x_1	0						0	0	0	1	0
x_2							0	1	0	0	0
x_3							0	1	0	0	0
x_4							1	1	0	0	1
x_5							0	0	0	1	0
x_6							0	0	1	0	1
y_1	0	0	0	1	0	0	0				
y_2	0	1	1	1	0	0					
y_3	0	0	0	0	0	1					
y_4	0	0	0	0	1	0					
y_5	1	0	0	1	0	1					
	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6					

显然，最大匹配数 r ，是邻接矩阵中不在同行同列中非零元的最多个数

$$r \leq \min(|X|, |Y|)$$



x_1	0	0	0	1	0
x_2	0	1	0	0	0
x_3	0	1	0	0	0
x_4	1	1	0	0	1
x_5	0	0	0	1	0
x_6	0	0	1	0	1
	y_1	y_2	y_3	y_4	y_5



x_1	0	0	0	1	0
x_2	0	1	0	0	0
x_3	0	1	0	0	0
x_4	1	1	0	0	1
x_5	0	0	0	1	0
x_6	0	0	1	0	1
	y_1	y_2	y_3	y_4	y_5

适当选取某些行和列，可以包含A中全部非零元，这称之为A的覆盖。对于能覆盖非零元最少的行、列数和，称为它的最小覆盖数，记为s。

$$s \leq \min(|X|, |Y|)$$



完全匹配

思考：

- 最大匹配数 r 是 A 中不在同行同列非零元最多的个数
- 最小覆盖数 s 是 A 中能够涵盖所有非零元的最少行列数之和
- r 和 s 会有什么内在的联系？



完全匹配

- 定理5.2.3 设 r 是二分图 G 的最大匹配数, s 是其邻接矩阵的最小覆盖数, 则有 $r = s$

证明:

(1) 证 $s \geq r$ (最小覆盖数 \geq 最大匹配数)

- 由于 r 个不同行、不同列的非零元需要至少 r 个行、列进行覆盖
- 而 s 个行、列可以盖住所有的非零元
- 因此 $s \geq r$



完全匹配

(2) 证 $r \geq s$ (最大匹配数 \geq 最小覆盖数)

- 不失一般性, 设 A 的最小覆盖盖住了 A 的 c 行、 d 列, 即 $s = c + d$
- 设此 c 行对应的结点子集是 X_c , 其余为 $X - X_c$
- 设 d 列对应的结点子集是 Y_d , 其余为 $Y - Y_d$
- 将矩阵 A 进行行、列变换, 得到如下形式矩阵

$$\begin{array}{cc} X_c & \left[\begin{array}{c|c} A_{11} & A_{12} \\ \hline A_{21} & A_{22} \end{array} \right] \\ X - X_c & \\ Y - Y_d & Y_d \end{array}$$

$$\begin{array}{cc}
 X_c & \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \\
 \cdots & \\
 X - X_c & \\
 & \begin{array}{cc} Y - Y_d & Y_d \\ \vdots & \end{array}
 \end{array}$$

在 $G' = (X_c, Y - Y_d, E')$ 中, $\forall V' \subseteq X_c, |\Gamma(V')| \geq |V'|$

从 X_c 到 $Y - Y_d$ 存在完全匹配 M_1 , 且 $|M_1| = c$

在 $G'' = (Y_d, X - X_c, E'')$ 中, $\forall V'' \subseteq Y_d, |\Gamma(V'')| \geq |V''|$

从 Y_d 到 $X - X_c$ 存在完全匹配 M_2 , 且 $|M_2| = d$

显然, $M' = M_1 + M_2$ 仍然是 A 的一个匹配, 且 $|M'| = c + d = s \leq r$

- 观察 A_{11} , 如果在 A_{11} 中任取 p 行, 这 p 行在 $Y - Y_d$ 列中, 需要至少 p 列才能覆盖其中非零元
 - 否则若存在 q 列 ($q < p$) 能够覆盖这 p 行的全部非零元, 则将原覆盖中此 p 行替换为 q 列, 将得到 A 的更小覆盖, 与前提矛盾。
- 这意味着对于 X_c 的任意子集 V' , 它在 $Y - Y_d$ 中的邻接结点集为 $\Gamma(V')$, 必有 $|\Gamma(V')| \geq |V'|$ 。根据 Hall 定理, X_c 到 $Y - Y_d$ 存在完全匹配 M_1 , 且 $|M_1| = c$
- 同理, 从 Y_d 到 $X - X_c$ 存在完全匹配 M_2 , 且 $|M_2| = d$
- 显然, $M_1 \cup M_2$ 仍然是 A 的一个匹配且 $|M_1 \cup M_2| = c + d = s$
- 因此 r 是最大匹配数, 必有 $r \geq s$

证毕!

$$\begin{array}{c}
 X_c \\
 \hline
 X - X_c
 \end{array}
 \begin{bmatrix}
 A_{11} & A_{12} \\
 A_{21} & A_{22}
 \end{bmatrix}
 \begin{array}{c}
 Y - Y_d \\
 Y_d
 \end{array}$$



完全匹配

- 定理5.2.3 设 r 是二分图 G 的最大匹配数, s 是其邻接矩阵的最小覆盖数, 则有 $r = s$



完全匹配-小结

- 基本概念：
 - 完全匹配，完美匹配
- 二分图存在完全匹配的充要条件：Hall定理
- 二分图完全匹配同最小覆盖的关系



主要内容

- 5.1 二分图的最大匹配
- 5.2 完全匹配
- **5.3 最佳匹配及其算法**
- 5.4 最大基数匹配
- 5.5 网络流图
- 5.6 Ford-Fulkerson最大流标号算法
- 5.7 最大流的Edmonds-Karp算法
- 5.8 最小费用流



最佳匹配及其算法

- 二分图中最大匹配、完全匹配是在边权值为1的情况下的匹配问题
- 如果边权值不为1时，匹配问题往往要寻找权值总和最大或最小情况
- 如果边权为非负实数，而且存在多个完全匹配，那么其中权和最大或最小的完全匹配就叫做**最佳匹配**



最佳匹配及其算法

- 例：5项工作由5个人完成，如果用 c_{ij} 表示 i 从事工作 j 的利润，则形成如下矩阵：

$$C = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 6 & 4 & 9 \\ 6 & 4 & 5 & 3 & 8 \\ 7 & 5 & 3 & 4 & 2 \\ 6 & 3 & 2 & 2 & 5 \\ 8 & 4 & 5 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$

如果限定每个人只能从事一项工作，那么最大利润应该是

$$\max \sum c_{ij} \quad , \quad c_{ij} \text{ 不在同行同列}$$



最佳匹配及其算法

- 最佳匹配问题的实质
 - 二分图的最大权匹配问题
- 最大权匹配算法（已知利润矩阵C）：

$$C = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 6 & 4 & 9 \\ 6 & 4 & 5 & 3 & 8 \\ 7 & 5 & 3 & 4 & 2 \\ 6 & 3 & 2 & 2 & 5 \\ 8 & 4 & 5 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$

1. 在矩阵C的每行选一最大值作为本行的界值 $l(x_i)$
每列的界值 $l(y_j)$ 初值给定为0

构造矩阵B, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ $b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij}$

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r = n$, 则 $\sum(l(x_i) + l(y_j))$ 即为最大权, 结束

2.2 在未覆盖的元素中选取最小非零元 δ

对于双重覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} + \delta$

对于未覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} - \delta$

3. 修改界值

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$

若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

删除覆盖标记, 转2

1. 在矩阵C的每行选一最大值作为本行的界值 $l(x_i)$
每列的界值 $l(y_j)$ 初值给定为0

构造矩阵B, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ $b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij}$

$$\begin{array}{l} l(x_1) = 9 \\ l(x_2) = 8 \\ l(x_3) = 7 \\ l(x_4) = 6 \\ l(x_5) = 8 \end{array} \begin{bmatrix} 3 & 3 & 6 & 4 & 9 \\ 6 & 4 & 5 & 3 & 8 \\ 7 & 5 & 3 & 4 & 2 \\ 6 & 3 & 2 & 2 & 5 \\ 8 & 4 & 5 & 4 & 7 \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{red arrow}} B = \begin{bmatrix} 6 & 6 & 3 & 5 & 0 \\ 2 & 4 & 3 & 5 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & 3 & 5 \\ 0 & 3 & 4 & 4 & 1 \\ 0 & 4 & 3 & 4 & 1 \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\mathbf{0} \quad \mathbf{0} \quad \mathbf{0} \quad \mathbf{0} \quad \mathbf{0}}_{l(y_j) = 0}$

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r=n$, 则 $\sum(l(x_i)+l(y_j))$ 即为最大权, 结束

2.2 在未覆盖的元素中选取最小非零元 δ

对于双重覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} + \delta$

对于未覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} - \delta$

$l(x_1)=9$	6	6	3	5	0
$l(x_2)=8$	2	4	3	5	0
$l(x_3)=7$	0	2	4	3	5
$l(x_4)=6$	0	3	4	4	1
$l(x_5)=8$	0	4	3	4	1
	0	0	0	0	0

$l(y_j)=0$



$l(x_1)=9$	6	4	1	3	0
$l(x_2)=8$	2	2	1	3	0
$l(x_3)=7$	0	0	2	1	5
$l(x_4)=6$	0	1	2	2	1
$l(x_5)=8$	0	2	1	2	1
	0	0	0	0	0

$l(y_j)=0$

3. 修改界值

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$

若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

删除覆盖标记, 转2

$$\begin{array}{l} l(x_1) = 7 \\ l(x_2) = 6 \\ l(x_3) = 5 \\ l(x_4) = 4 \\ l(x_5) = 6 \end{array} \begin{bmatrix} 6 & 4 & 1 & 3 & 0 \\ 2 & 2 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\quad\quad\quad}_{l(y_j)}$

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r=n$, 则 $\sum(l(x_i)+l(y_j))$ 即为最大权, 结束

2.2 在未覆盖的元素中选取最小非零元 δ

对于双重覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} + \delta$

对于未覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} - \delta$

$l(x_1) = 7$	6	4	1	3	0
$l(x_2) = 6$	2	2	1	3	0
$l(x_3) = 5$	0	0	2	1	5
$l(x_4) = 4$	0	1	2	2	1
$l(x_5) = 6$	0	2	1	2	1
	2	0	0	0	2

$l(y_j)$



$l(x_1) = 7$	6	3	0	2	0
$l(x_2) = 6$	2	1	0	2	0
$l(x_3) = 5$	1	0	2	1	6
$l(x_4) = 4$	0	0	1	1	1
$l(x_5) = 6$	0	1	0	1	1
	2	0	0	0	2

$l(y_j)$

3. 修改界值

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$

若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

删除覆盖标记, 转2

$$\begin{array}{l} l(x_1) = 6 \\ l(x_2) = 5 \\ l(x_3) = 5 \\ l(x_4) = 3 \\ l(x_5) = 5 \end{array} \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline 6 & 3 & 0 & 2 & 0 \\ \hline 2 & 1 & 0 & 2 & 0 \\ \hline 1 & 0 & 2 & 1 & 6 \\ \hline 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ \hline \mathbf{3} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{3} \\ \hline \end{array}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{l(y_j)}$

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r=n$, 则 $\sum(l(x_i)+l(y_j))$ 即为最大权, 结束

2.2 在未覆盖的元素中选取最小非零元 δ

对于双重覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} + \delta$

对于未覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} - \delta$

$l(x_1)=6$ $l(x_2)=5$ $l(x_3)=5$ $l(x_4)=3$ $l(x_5)=5$

6	3	0	2	0
2	1	0	2	0
1	0	2	1	6
0	0	1	1	1
0	1	0	1	1
3	0	0	0	3

$l(y_j)$



$l(x_1)=6$ $l(x_2)=5$ $l(x_3)=5$ $l(x_4)=3$ $l(x_5)=5$

6	3	0	1	0
2	1	0	1	0
1	0	2	0	6
0	0	1	0	1
0	1	0	0	1
3	0	0	0	3

$l(y_j)$

3. 修改界值

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$

若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

删除覆盖标记, 转2

$$\begin{array}{l} l(x_1) = 5 \\ l(x_2) = 4 \\ l(x_3) = 4 \\ l(x_4) = 2 \\ l(x_5) = 4 \end{array} \begin{bmatrix} 6 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 2 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\quad\quad\quad}_{l(y_j)}$

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r=n$, 则 $\sum(l(x_i)+l(y_j))$ 即为最大权, 结束

此时, 可以得到一个最大权匹配方案:

$$\{c_{13}, c_{25}, c_{34}, c_{42}, c_{51}\}$$

$$\sum(l(x_i)+l(y_j))=29$$

$l(x_1)=5$	6	3	0	1	0
$l(x_2)=4$	2	1	0	1	0
$l(x_3)=4$	1	0	2	0	6
$l(x_4)=2$	0	0	1	0	1
$l(x_5)=4$	0	1	0	0	1
	4	1	1	0	4

$l(y_j)$

1. 在矩阵C的每行选一最大值作为本行的界值 $l(x_i)$
每列的界值 $l(y_j)$ 初值给定为0

构造矩阵B, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ $b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij}$

构造矩阵

2. 在B中对0元素进行最小覆盖, 覆盖数为r

2.1 若覆盖数 $r = n$, 则 $\sum(l(x_i) + l(y_j))$ 即为最大权, 结束

2.2 在未覆盖的元素中选取最小非零元 δ

对于双重覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} + \delta$

对于未覆盖元, $b_{ij} = b_{ij} - \delta$

最小覆盖
调整元素

3. 修改界值

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$

若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

删除覆盖标记, 转2

修改界值



最佳匹配及其算法

- 定理5.3.1 最大权匹配算法的结果是矩阵C的最大权匹配。

证明：

— 算法最初所选取的矩阵B，满足

$$b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij} \geq 0$$

假如，我们在B每一次调整的过程中，能够保持这个关系，会有什么现象？

$$b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij} \geq 0 \quad \rightarrow \quad l(x_i) + l(y_j) \geq c_{ij}$$

$l(x_1)$	3	3	6	4	9
$l(x_2)$	6	4	5	3	8
$l(x_3)$	7	5	3	4	2
$l(x_4)$	6	3	2	2	5
$l(x_5)$	8	4	5	4	7
	$l(y_1)$	$l(y_2)$	$l(y_3)$	$l(y_4)$	$l(y_5)$

观察所有不同行、列的
 C_{ij} 之和

$$\sum_{i \neq j} c_{ij} \leq \sum (l(x_i) + l(y_j))$$

$$\max \sum_{i \neq j} c_{ij} = \min \sum (l(x_i) + l(y_j))$$



最佳匹配及其算法

- 算法最初所选取的矩阵B，满足

$$b_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij} \geq 0$$

- 我们在B每一次调整的过程中，保持这个关系
- 在 $l(x_i)$ 和 $l(y_j)$ 的选择上，最初可选取一个上限值，但是保证在每一次运算后这个上限值单调递减，直至收敛至最小值

(当 b_{ij} 恰好在各不同行、列都有0值时)

- 那么，究竟如何在运算过程中即保持上述关系，又确保上限值单调递减？



最佳匹配及其算法

- $l(x_i)$ 和 $l(y_j)$ 的初值选取可确保是上限
- 不失一般性，我们不妨设某次运算之后，盖住了B矩阵的c行、d列
- 如果算法没有结束，则 $c+d < n$
- 此时， δ 是未覆盖的最小元

- 对于 b_{ij} 来说

若 x_i 行没被覆盖, 则 $l(x_i) = l(x_i) - \delta$
若 y_j 列已被覆盖, 则 $l(y_j) = l(y_j) + \delta$

$$b_{ij} \text{ 二次覆盖: } b_{ij}^* = l^*(x_i) + l^*(y_j) - c_{ij} = \underline{l(x_i)} + \underline{l(y_j)} + \delta - c_{ij} = b_{ij} + \delta > 0$$

$$b_{ij} \text{ 只列覆盖: } b_{ij}^* = l^*(x_i) + l^*(y_j) - c_{ij} = \underline{l(x_i)} - \delta + \underline{l(y_j)} + \delta - c_{ij} = b_{ij} \geq 0$$

$$b_{ij} \text{ 只行覆盖: } b_{ij}^* = l^*(x_i) + l^*(y_j) - c_{ij} = l(x_i) + l(y_j) - c_{ij} = b_{ij} \geq 0$$

$$b_{ij} \text{ 未覆盖: } b_{ij}^* = l^*(x_i) + l^*(y_j) - c_{ij} = l(x_i) - \delta + l(y_j) - c_{ij} = b_{ij} - \delta \geq 0$$

- 此时,

$$\begin{aligned} \sum (l^*(x_i) + l^*(y_j)) &= \sum (l(x_i) + l(y_j)) - (n - c) \cdot \delta + d \cdot \delta \\ &= \sum (l(x_i) + l(y_j)) - (n - c - d) \cdot \delta \end{aligned}$$

- 界值和单调减, 直至最小值

证毕!



最佳匹配及其算法

- 最小权匹配算法（已知成本矩阵C）：

$$C = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 6 & 4 & 9 \\ 6 & 4 & 5 & 3 & 8 \\ 7 & 5 & 3 & 4 & 2 \\ 6 & 3 & 2 & 2 & 5 \\ 8 & 4 & 5 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$



最佳匹配及其算法-小结

- 最大权匹配算法
- 最大权匹配算法正确性证明过程
- 最小成本算法（转化为最大权匹配算法）



主要内容

- 5.1 二分图的最大匹配
- 5.2 完全匹配
- 5.3 最佳匹配及其算法
- 5.4 最大基数匹配
- 5.5 网络流图
- 5.6 Ford-Fulkerson最大流标号算法
- 5.7 最大流的Edmonds-Karp算法
- 5.8 最小费用流



作业

- 课后：1, 2, 3, 8
 - 选作：5, 7
-
- 第二次习题课开始报名，截止5月7日17:00
(5月8日、9日安排试讲)