



中山大學
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

《图论及其应用》 2024

潘嵘

计算机学院



本次课主要内容

匈牙利算法与最优匹配算法

(一)、匈牙利算法

(二)、最优匹配算法

(一)、匈牙利算法

1、偶图中寻找完美匹配

(1)、问题

设 $G = (X, Y)$, $|X| = |Y|$, 在 G 中求一完美匹配 M .

(2)、基本思想

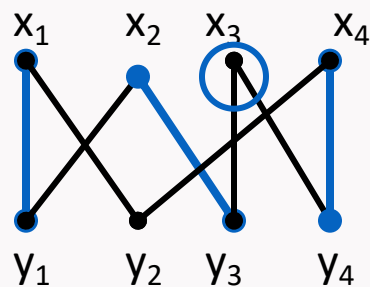
从任一初始匹配 M_0 出发, 通过寻求一条 M_0 可扩路 P , 令 $M_1 = M_0 \Delta E(P)$, 得到比 M_0 更大的匹配 M_1 (近似于迭代思想)。

(3)、M可扩路的寻找方法

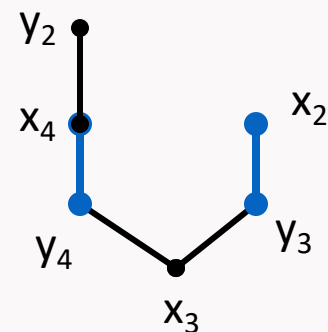
1965年, Edmonds首先提出: 用扎根于 M 非饱和点 u 的 M 交错树的生长来求 M 可扩路。

定义1 设 $G = (X, Y)$, M 是 G 的匹配, u 是 M 非饱和点。称树 H 是 G 的扎根于点 u 的 M 交错树, 如果:

- 1) $u \in V(H)$;
- 2) 对任意 $v \in V(H)$, (u, v) 路是 M 交错路。



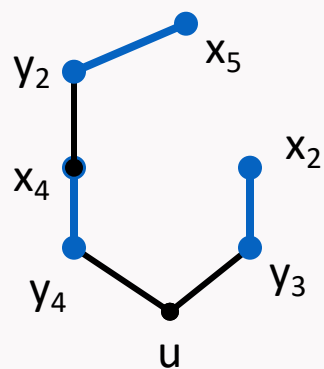
$G = (X, Y)$



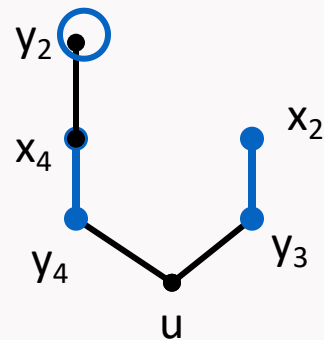
扎根 x_3 的 M 交错树

扎根于 M 非饱和点 u 的 M 交错树的生长讨论:

假如扎根于 M 非饱和点 u 的 M 交错树为 H 。它有两种情形：**情形1** 除点 u 外， H 中所有点为 M 饱和点，且在 M 上配对；**情形2** H 包含除 u 外的 M 非饱和点和点。



扎根 u 的 M 交错树 H

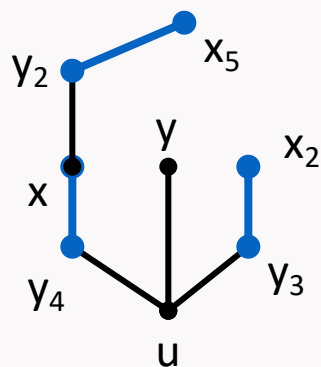


扎根 u 的 M 交错树 H

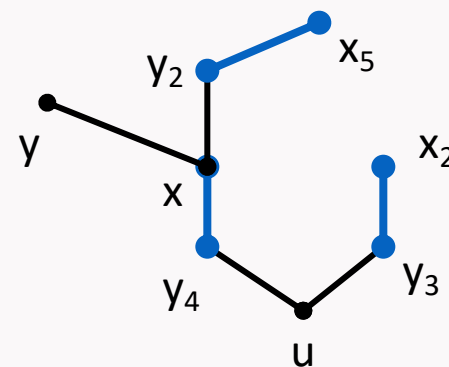
对于情形1，令 $S = V(H) \cap X$ ， $T = V(H) \cap Y$ ，显然： $T \subseteq N(S)$ 。若 $N(S) = T$ ，由于 $S - \{u\}$ 中点与 T 中点配对，所以有： $|T| = |S| - 1$ ，于是有： $|N(S)| = |S| - 1 < |S|$ 。由Hall定理， G 中不存在完美匹配；

2) 若 $T \subset N(S)$

令 $y \in N(S) - T$, 则在树 H 中存在点 x 与 y 邻接。因为 H 的所有点, 除 u 外, 均在 M 下配对。所以, 或者 $x = u$, 或者 x 与 H 的某一顶点配对, 但无论哪种情况, 都有 $xy \notin M$.



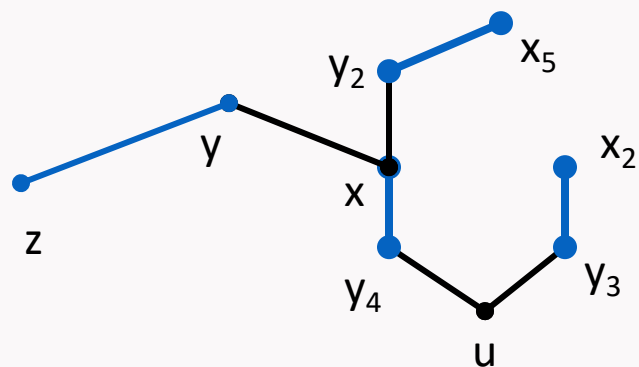
扎根 u 的 M 交错树 H



扎根 u 的 M 交错树 H

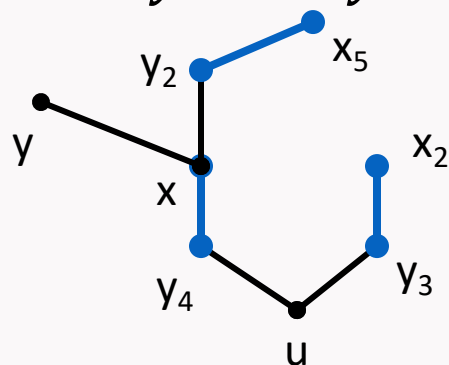
当然, y 可能为 M 饱和点, 也可能为 M 非饱和点。

若 y 为 M 饱和点，可设 $yz \in M$ ，则加上顶点 y 及 z 和边 xy 与 yz 生长 H ，得到情形1；




扎根 u 的 M 交错树 H

若 y 为 M 非饱和点，加上顶点 y 和边 xy 生长 H ，得到情形2.



扎根 u 的 M 交错树 H



后一情况下找到一条 M 可扩路，可以对匹配进行一次修改，过程的反复进行，最终判定 G 是否有完美匹配或者求出完美匹配。根据上面讨论，可以设计求偶图的完美匹配算法。

(4)、偶图完美匹配算法——匈牙利算法。

设 M 是初始匹配。 H 是扎根于 M 非饱和点 u 的交错树。令： $S = V(H) \cap X$, $T = V(H) \cap Y$.

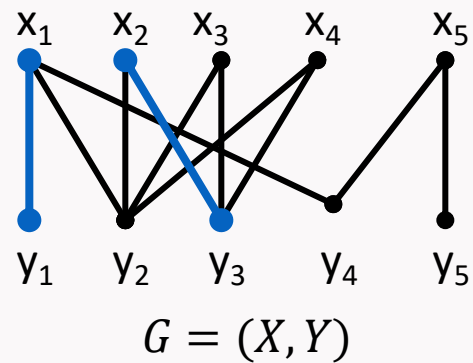
(a) 若 M 饱和 X 所有顶点，停止。否则，设 u 为 X 中 M 非饱和顶点，置 $S = \{u\}$, $T = \Phi$;

(b) 若 $N(S) = T$ ，则 G 中不存在完美匹配。否则设 $y \in N(S) - T$.

(c) 若 y 为 M 饱和点，且 $yz \in M$ ，置 $S = S \cup \{z\}$, $T = T \cup \{y\}$, 转(b)。

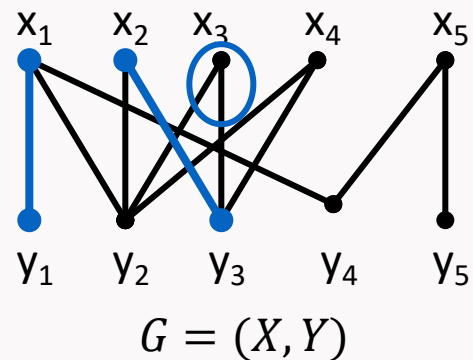
否则，设 P 为 M 可扩路，置 $M_1 = M \Delta E(P)$ ，转(a)。

例1 讨论下图 $G = (X, Y)$ 是否有完美匹配。

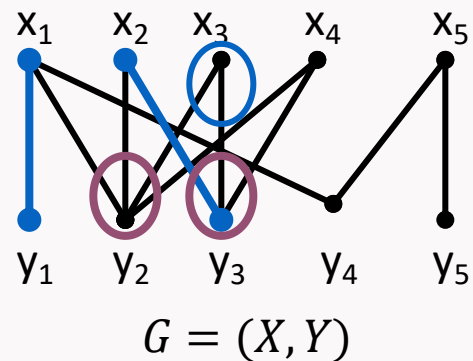


解：取初始匹配 $M = \{x_1y_2, x_2y_3\}$.

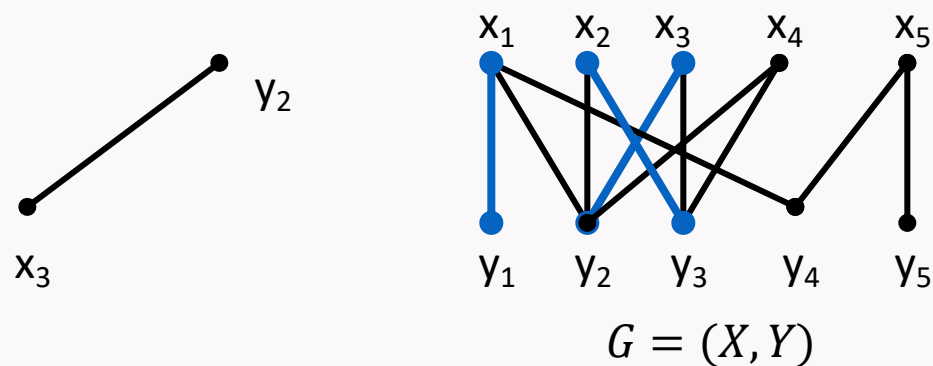
(a) $S = \{x_3\}$, $T = \Phi$;

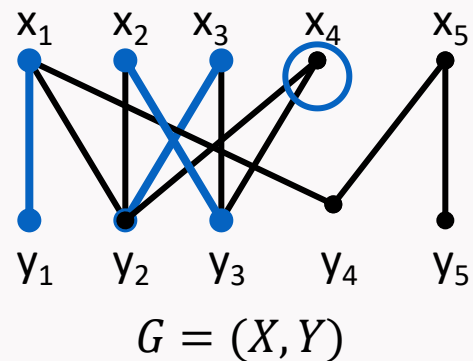


(b) $N(S) = \{y_2, y_3\}$, $N(S) \neq T$, 取 $y_2 \in N(S) - T$

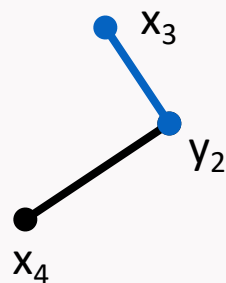


(c) y_2 为 M 非饱和点，加上 y_2 和边 x_3y_2 生长树 H . 此时，置 $M = M \Delta E(P) = \{x_1y_1, x_2y_3, x_3y_2\}$

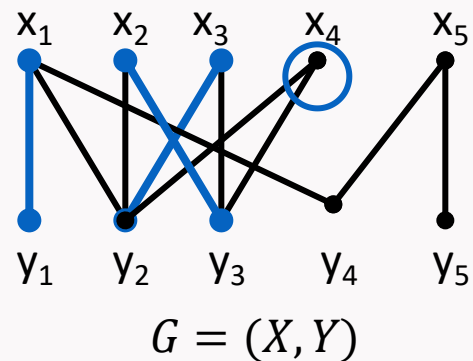




- (a) $S = \{x_4\}, T = \Phi$;
- (b) $N(S) = \{y_2, y_3\}, N(S) \neq T$, 取 $y_2 \in N(S) - T$
- (c) y_2 为 M 饱和点, $y_2x_3 \in M$. 此时, 置 $S = S \cup \{x_3\}, T = T \cup \{y_2\}$.



- (b) $N(S) = \{y_2, y_3\} \neq T$, 取 $y_3 \in N(S) - T$




(b) $N(S) = \{y_2, y_3\}$, $N(S) \neq T$, 取 $y_3 \in N(S) - T$

(c) y_3 为 M 饱和点, $x_2y_3 \in M$. 此时, 置 $S = S \cup \{x_2\}$, $T = T \cup \{y_3\}$.

(b) $N(S) = \{y_2, y_3\} = T$, 所以, G 无完美匹配。

(5)、匈牙利算法复杂性分析

- 
- 1) 、最多循环 $|X|$ 次可以找到完美匹配；
 - 2) 、初始匹配最多扩张 $|X|$ 次可以找到完美匹配；
 - 3) 、每次生长树的生长至多 $2|X| - 1$ 次。

所以，算法复杂性为 $O(|X|^3)$ ，是好算法。

2、偶图中寻找最大匹配

问题：在一般偶图上求最大匹配 M 。

分析：使用匈牙利算法求完美匹配时，当在扎根于 M 非饱和点 u 的交错树上有 $|N(S)| < |S|$ 时，由Hall定理，算法停止。要求出最大匹配，应该继续检查 $X - S$ 是否为空，如果不为空，则检查是否在其上有 M 非饱和点。一直到所有 M 非饱和点均没有 M 可扩路才停止。



偶图中寻找最大匹配算法：

设 M 是 $G = (X, Y)$ 的初始匹配。

(1) 置 $S = \Phi$, $T = \Phi$;

(2) 若 $X - S$ 已经 M 饱和，停止；否则，设 u 是 $X - S$ 中的一非饱和顶点，置 $S = S \cup \{u\}$.

(3) 若 $N(S) = T$ ，转(5)；否则，设 $y \in N(S) - T$.

(4) 若 y 是 M 饱和的，设 $yz \in M$ ，置 $S = S \cup \{z\}$, $T = T \cup \{y\}$ ，转(3)；否则，存在 (u, y) 交错路是 M 可扩路 P ，置 $M = M \Delta E(P)$ ，转(1).

(5) 若 $X - S = \Phi$ ，停止；否则转(2).

(二)、最优匹配算法


1 、问题

设 $G = (X, Y)$ 是边赋权完全偶图，且 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$, $w_{ij} = w(x_i y_j)$. 在 G 中求出一个具有最大权值的完美匹配

由于 $K_{n,n}$ 有 $n!$ 个不同完美匹配，所以枚举计算量是 $n!$.

在匈牙利算法的基础上，Kuhn（1955）与Munkres（1957）提出了上面问题的好算法。

2 、可行顶点标号与相等子图



定义2 设 $G = (X, Y)$, 若对任意的 $x \in X, y \in Y$, 有:

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

称 l 是赋权完全偶图 G 的可行顶点标号。

对于任意的赋权完全偶图 G , 均存在 G 的可行顶点标号。事实上, 设:

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

则 l 是 G 的一个可行顶点标号。

定义3 设 l 是赋权完全偶图 $G = (X, Y)$ 的可行顶点标号, 令:

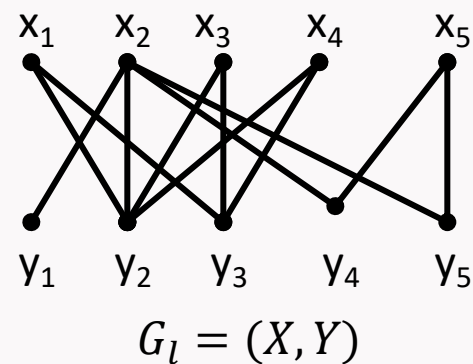
$$E_l = \{xy \in E(G) | l(x) + l(y) = w(xy)\}$$

称 $G_l = G[E_l]$ 为 G 的对应于 l 的相等子图。

例如, 设如下矩阵是赋权完全偶图 G 的权值矩阵并注明了一种可行顶点标号 l 。

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

0 0 0 0 0



定理 设 l 是赋权完全偶图 $G = (X, Y)$ 的可行顶点标号, 若相等子图 G_l 有完美匹配 M^* , 则 M^* 是 G 的最优匹配。


证明: 设 M^* 是 G_l 的完美匹配, 则:

$$w(M^*) = \sum_{e \in M^*} w(e) = \sum_{v \in V(G)} l(v).$$

又设 M 是 G 的任一完美匹配, 则:

$$w(M) = \sum_{e \in M} w(e) \leq \sum_{v \in V(G)} l(v),$$

所以, $w(M^*) \geq w(M)$. 即 M^* 是 G 的最优匹配。



根据上面定理，如果找到一种恰当可行顶点标号，使得对应的相等子图有完美匹配 M^* ，则求出了 G 的最优匹配。


Kuhn采用顶点标号修改策略，找到了求最优匹配好算法，介绍如下：

给一初始顶点标号 l ，在 G_l 中任选一个匹配 M 。

(1) 若 X 是 M 饱和的，则 M 是最优匹配。否则，令 u 是一个 M 非饱和点，置： $S = \{u\}$, $T = \emptyset$ 。

(2) 若 $N_{G_l}(S) \supset T$ ，转(3)。否则，计算：

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


$$\hat{l} = \begin{cases} l(v) - \alpha_l, v \in S \\ l(v) + \alpha_l, v \in T \\ l(v) \quad , \text{其它} \end{cases}$$

给出新的可行顶点标号，在新标号下重新开始。

(3) 在 $N_{G_l}(S) \setminus T$ 中选择点 y . 若 y 是 M 饱和的, $yz \in M$, 则置 $S = S \cup \{z\}$, $T = T \cup \{y\}$, 转 (2);

否则, 设 P 是 G_l 中 M 可扩路, 置 $M = M \Delta E(P)$, 转 (1).

注: 该算法把匈牙利算法用于其中, 主要是用来判定和求完美匹配。

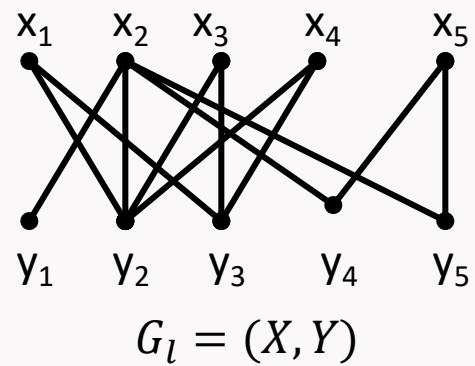
例2，设如下矩阵是赋权完全偶图 G 的权值矩阵，求出其最优匹配。

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

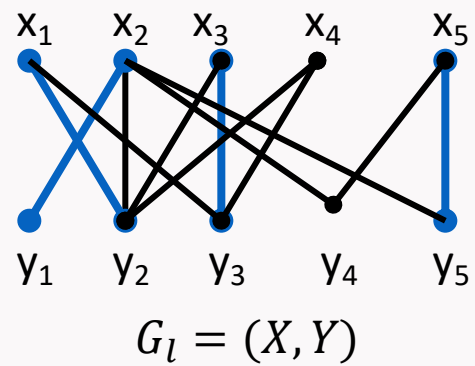
解：给出初始可行顶点标号 l 为：

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

对应的相等子图 G_l 为:



给出初始匹配 M 为:



(1) $u = x_4$ 为 M 非饱和顶点。置：

$$S = \{x_4\}, T = \Phi.$$

$$(2) N_{G_l}(S) = \{y_2, y_3\} \supset T$$

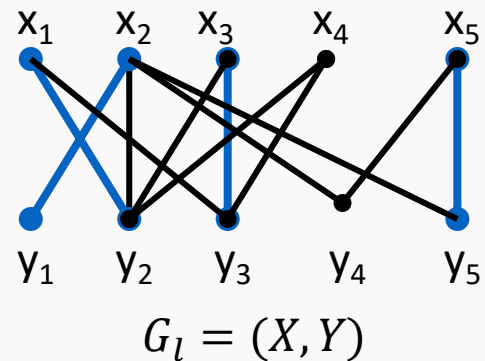
$$(3) \text{ 取: } y_2 \in N_{G_l}(S) - T$$

y_2 为饱和顶点, $y_2 x_1 \in M$, 于是: $S = \{x_1, x_4\}, T = \{y_2\}$

$$(2) N_{G_l}(S) = \{y_2, y_3\} \supset T$$

$$(3) \text{ 取: } y_3 \in N_{G_l}(S) - T$$

y_3 为饱和顶点, $y_3 x_3 \in M$, 于是: $S = \{x_1, x_3, x_4\}, T = \{y_2, y_3\}$



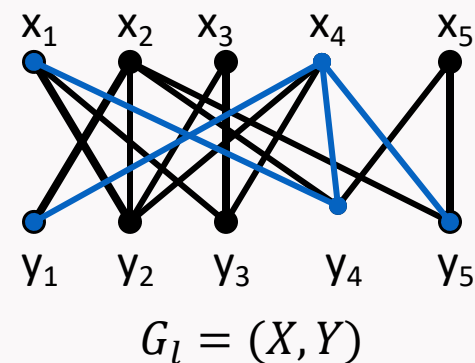
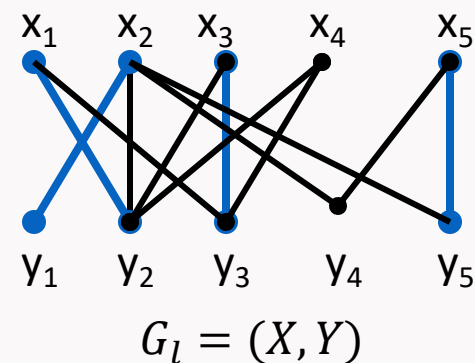
$$(2) \quad N_{G_l}(S) = \{y_2, y_3\} = T$$

于是修改标号:

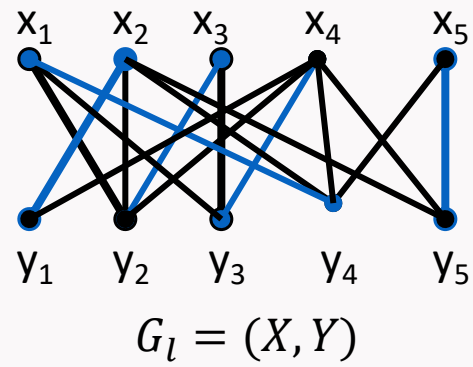
$$\alpha_l = \min_{\substack{x \in S \\ y \notin T}} \{l(x) + l(y) - w(xy)\} = 1$$

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

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

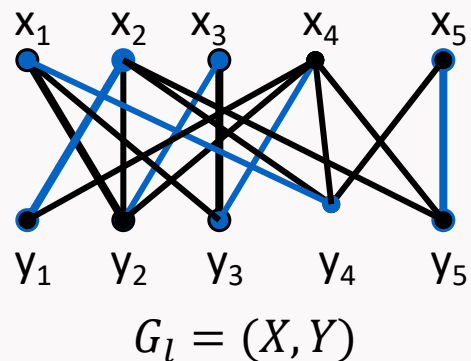


继续使用算法后得：



最优匹配权值为14.

继续使用算法后得：



最优匹配权值为14.

例3 证明: K_{6n-2} 有一个3因子分解。


证明: $K_{6n-2} = K_{2(3n-1)}$, 所以, 可以分解为 $6n - 3$ 个边不重的1因子之和。而任意3个1因子可以并成一个3因子。所以, 共可以并成 $2n - 1$ 个3因子。即 K_{6n-2} 可以分解为 $2n - 1$ 个3因子的和。

例4 证明：对 $n \geq 1$, K_{4n+1} 有一个4因子分解。

证明： $K_{4n+1} = K_{2(2n)+1}$ ，所以，可以分解为 $2n$ 个边不重的2因子之和。而任意2个2因子可以并成一个4因子。所以，共可以并成 n 个4因子。即 K_{4n+1} 可以分解为 n 个4因子的和。


例5 设 H 是有限群， K 是 H 的子群。证明：存在元素 $h_1, h_2, \dots, h_n \in H$, 使得 h_1K, h_2K, \dots, h_nK 都是 K 的左陪集。而 Kh_1, Kh_2, \dots, Kh_n 都是 K 的右陪集。

注：(1)上面结论是群论学家Hall的一个结论。群论是近世代数的重要组成部分。在数学、计算机科学、理论物理学(量子场论)中都有重要应用。是数学领域里最引人注目的方向和主流研究方向之一。创立者伽罗瓦。



(2) 伽罗瓦 (1811 ---1832) 中学时受到数学老师里沙的影响而对数学产生极大兴趣。里沙对教学工作十分负责，且具有很高的数学才能，但把精力耗在了学生身上，欣慰的是培养了好几位欧洲杰出数学家。中学时的伽罗瓦在里沙帮助下创立了群论。群论是19世纪最突出的数学成就。

在法国历史上著名的1830年的“七月革命”中，伽罗瓦两次入狱，成为坚强斗士。1832年5月，21岁的他因为反动派设下的爱情圈套，被迫决斗至死。这是他犯下的草率的错误。



证明：由陪集的性质： H 中的任意两个左(右)陪集,要么相等，要么没有共同元素。所以 H 可按某子群的左(右)陪集，划分为左(右)陪集族。如果 K 是 H 的子群，则 aK 或者 Kb 的元素个数等于 K 中元素个数。

设 $|K|=k$ 。且假设子群 K 在群 H 中的指数为 n 。我们构造偶图 $G=(X, Y)$ 如下：

X 表示 H 关于 K 的左陪集族， Y 表示 H 关于 K 的右陪集族。对于 $x \in X, y \in Y$, x 与 y 间连接 l 条边，当且仅当左陪集 x 和右陪集 y 有 l 个共同元素。

显然 G 是 k 正则偶图，于是存在完美匹配 M 。 $|M|=n$

在 M 中的边 e_i 的两端点的陪集中选取共同元素 h_i , 则这些元素为所求。 $(1 \leq i \leq n)$ 。

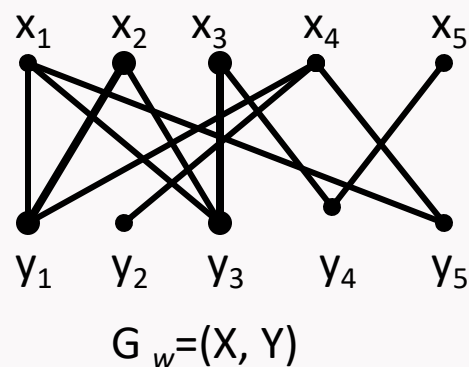
匹配在矩阵中的应用

1、矩阵与偶图

设 $A=(a_{ij})$ 是 n 阶方阵。构造偶图 $G=(X, Y)$ 如下：

X 表示行集合， Y 表示列集合。 X 中元素 x_i 与 Y 中元素 y_j 连线，当且仅当 $a_{ij} \neq 0$

$$\begin{matrix} W \\ = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 7 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 5 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 8 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ y_1 \ y_2 \ y_3 \ y_4 \ y_5 \end{matrix}$$



2、下面研究 $\det A$ 和 $G_A=(X, Y)$ 之间关系

$$A = (a_{ij})_{v \times v}, \text{ 则 } \det A = \sum_{j_1 j_2 \cdots j_v} (-1)^{\pi(j_1 j_2 \cdots j_v)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{vj_v}$$

对所有的 $a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{vj_v} = 0 \Leftrightarrow G_A$ 中无完美匹配 $\Leftrightarrow \exists S \subseteq X$, 使得:
 $|N(S)| \leq |S| - 1 \Leftrightarrow$ 有一个 $|S| \times (v - |S| + 1)$ 阶零矩阵。

若 $|S|=n$, 则在 A 中存在 n 行, 这 n 行中至多有 $n-1$ 列元非零, 而其余的 $v - n + 1$ 列中每个元素为零。即得到 A 中有一个 $n \times (v - n + 1)$ 零子阵。

于是有如下定理：

设 $A = (a_{ij})_{\nu \times \nu}$, 则 $\det A$ 展开式中每项为零 $\Leftrightarrow \exists n$, 使得 A 中有一个 $n \times (\nu - n + 1)$ 阶零子阵。

作业

P117---118 习题4： 13



Thank You !

