

第三章 图的匹配问题

§ 3.1 匹配与最大匹配

定义3.1.1 设 G 是一个图, $M \subseteq E(G)$, 若 M 中的任意两条边在 G 中不相邻, 则称 M 是 G 的一个**匹配**。

对匹配 M 中每条边 $e = uv$, 其两 endpoint u 和 v 称为是 M 饱和的(saturated vertex)。

注: 每个顶点要么未被 M 饱和, 要么仅被 M 中一条边饱和。

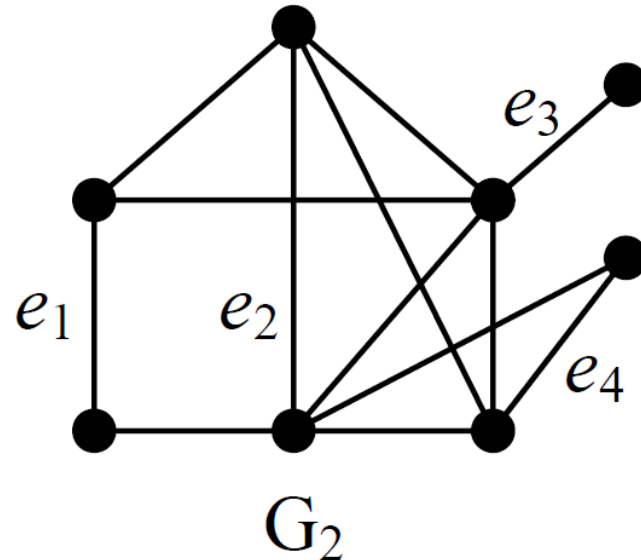
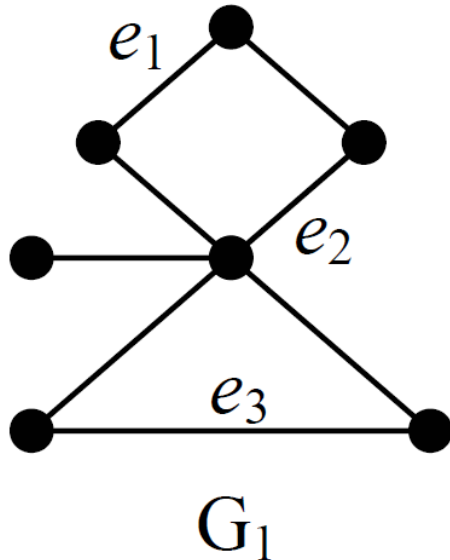


定义3.1.2 设 M 是 G 的一个匹配, 若 G 中无匹配 M' , 使得 $|M'| > |M|$, 则称 M 是 G 的一个**最大匹配**; 如果 G 中每个点都是 M 饱和的, 则称 M 是 G 的**完美匹配** (Perfect matching).

完美匹配一定是最大匹配, 反之不然。

第三章 图的匹配问题

例如，在下图 G_1 中，边集 $\{e_1\}$ 、 $\{e_1, e_2\}$ 、 $\{e_1, e_2, e_3\}$ 都构成匹配， $\{e_1, e_2, e_3\}$ 是 G_1 的一个最大匹配。在 G_2 中，边集 $\{e_1, e_2, e_3, e_4\}$ 是一个完美匹配，也是一个最大匹配。





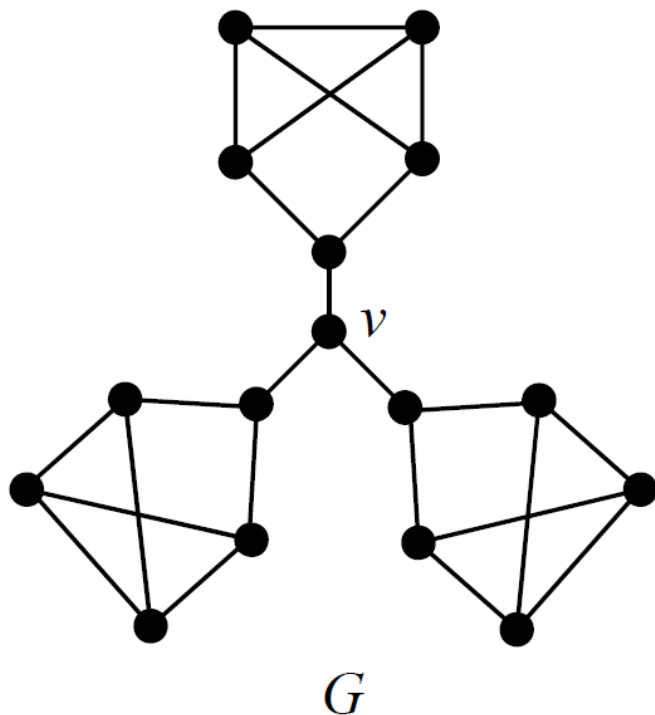
定义3.1.3 设 M 是 G 的一个匹配, G 的 **M 交错路**(alternating path)是指其边在 M 和 $E(G) \setminus M$ 中交替出现的路。

如果 G 的一条 M 交错路的起点和终点都是 M 非饱和的, 则称其为一条 **M 可扩展路**或 **M 增广路**(augmenting path)。



定理 3.1.1(Berge,1957) 图 G 的匹配 M 是最大匹配的充要条件是 G 中不存在 M 可扩展路。

§ 3.2 完美匹配



这个图有完美匹配吗？

完美匹配的判断条件是什么？



§ 3.2 完美匹配

定义 3.2.1 图 G 的奇分支: G 的含有奇数个顶点的连通分支。用 $O(G)$ 表示 G 的奇分支的个数。

定理 3.2.1 (Tutte,1947) 图 G 有完美匹配的充要条件是对 $\forall S \subset V(G)$, $O(G \setminus S) \leq |S|$ 。



推论 3.2.1 偶数个顶点的 $(k-1)$ 边连通 k 正则图有完美匹配。

推论 3.2.2 偶数个顶点的完全图 K_{2n} 有 $2n-1$ 个边不重的完美匹配。

思考：如何找出这个 $2n-1$ 个完美匹配？

举例

某工厂用六种颜色的纱生产双色布.已知每种颜色的纱至少与其它三种颜色的纱搭配, 证明可以选出三种不同的双色布, 它们包含了所有的六种颜色.

第三章 图的匹配问题

[证] 用表示六种纱的六个顶点 v_1, v_2, \dots, v_6 为顶点集 V , 作图 $G = (V, E)$, 使 $v_i v_j \in E$ 当且仅当第 i 和第 j 种纱被搭配成一种双色布. 于是, 问题转化为已知 G 的每个顶点的度至少为 3, 要证 G 有 3 条边, 其中任意两条没有公共端点.

不失一般性, 可设 $v_1 v_2, v_3 v_4 \in E$, 若 $v_5 v_6 \in E$, 则已得所求证的结论. 故不妨设 $v_5 v_6 \notin E$, 由 $d(v_5) \geq 3$, 不妨设 $v_1 v_5, v_2 v_5, v_3 v_5 \in E$, 于是可分下列三种情形讨论: 情形 1 $v_1 v_6 \in E$, 则 $v_1 v_6, v_2 v_5, v_3 v_4$ 为所求.

情形 2 $v_4 v_6 \in E$, 则 $v_4 v_6, v_1 v_2, v_3 v_5$ 为所求.

情形 3: $v_1, v_4 \notin N(v_6)$. 由 $v_5 \notin N(v_6)$, 有 $d(v_6) \leq 2$, 矛盾.



问题：如何判断一棵树 T 有完美匹配？
定理3.2.1对树能否改进？



§ 3.3 k -因子

A *k -factor* of G is a spanning subgraph F of G with $d_F(v) = k$ for all $v \in V$.

In particular, a 1-factor is a spanning subgraph whose edge set is a perfect matching and a 2-factor is a spanning subgraph whose components are cycles.

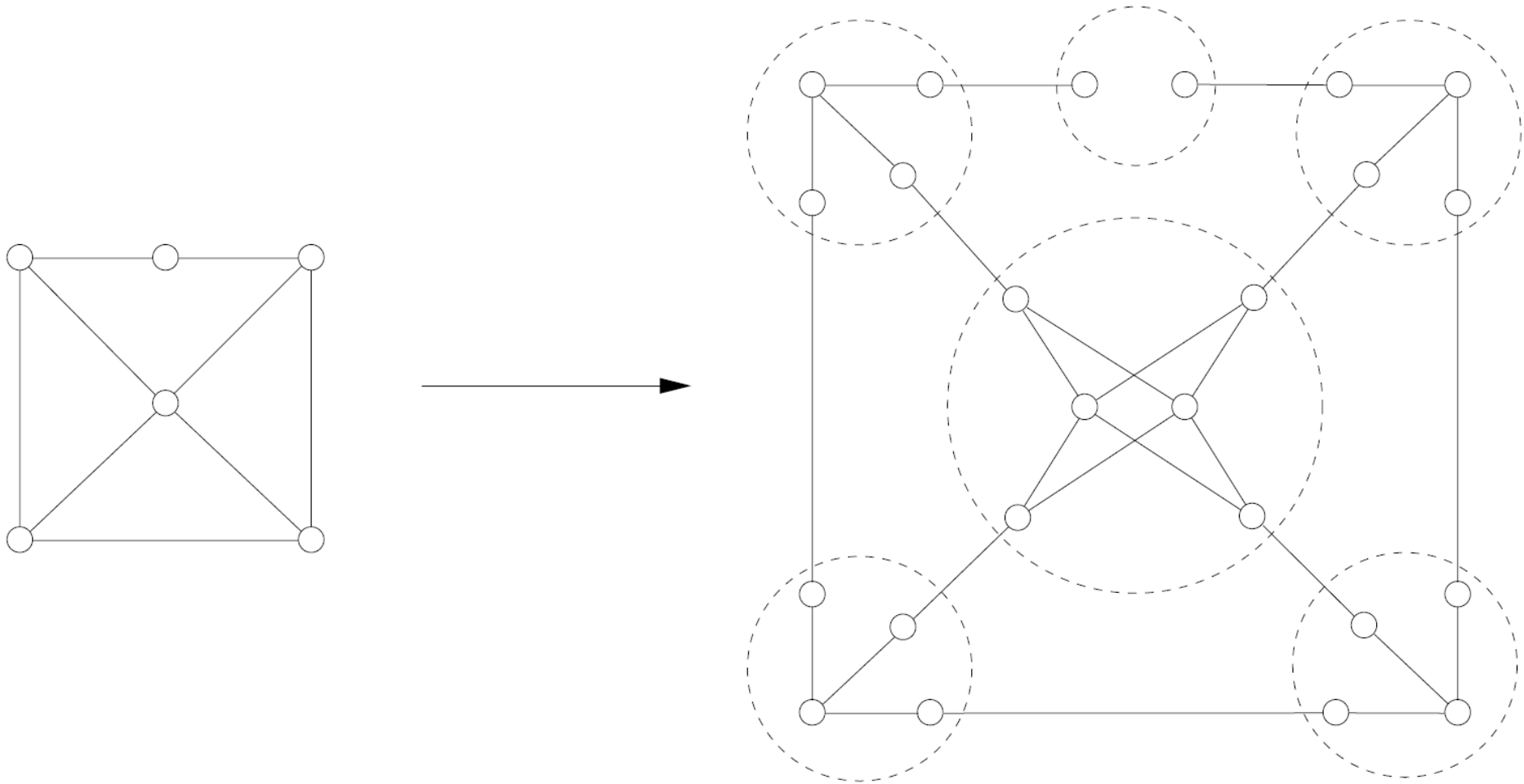


Many interesting graph-theoretical problems can be solved in polynomial time by reducing them to problems about 1-factors. One example is the question of deciding whether a given graph G has an k -factor.

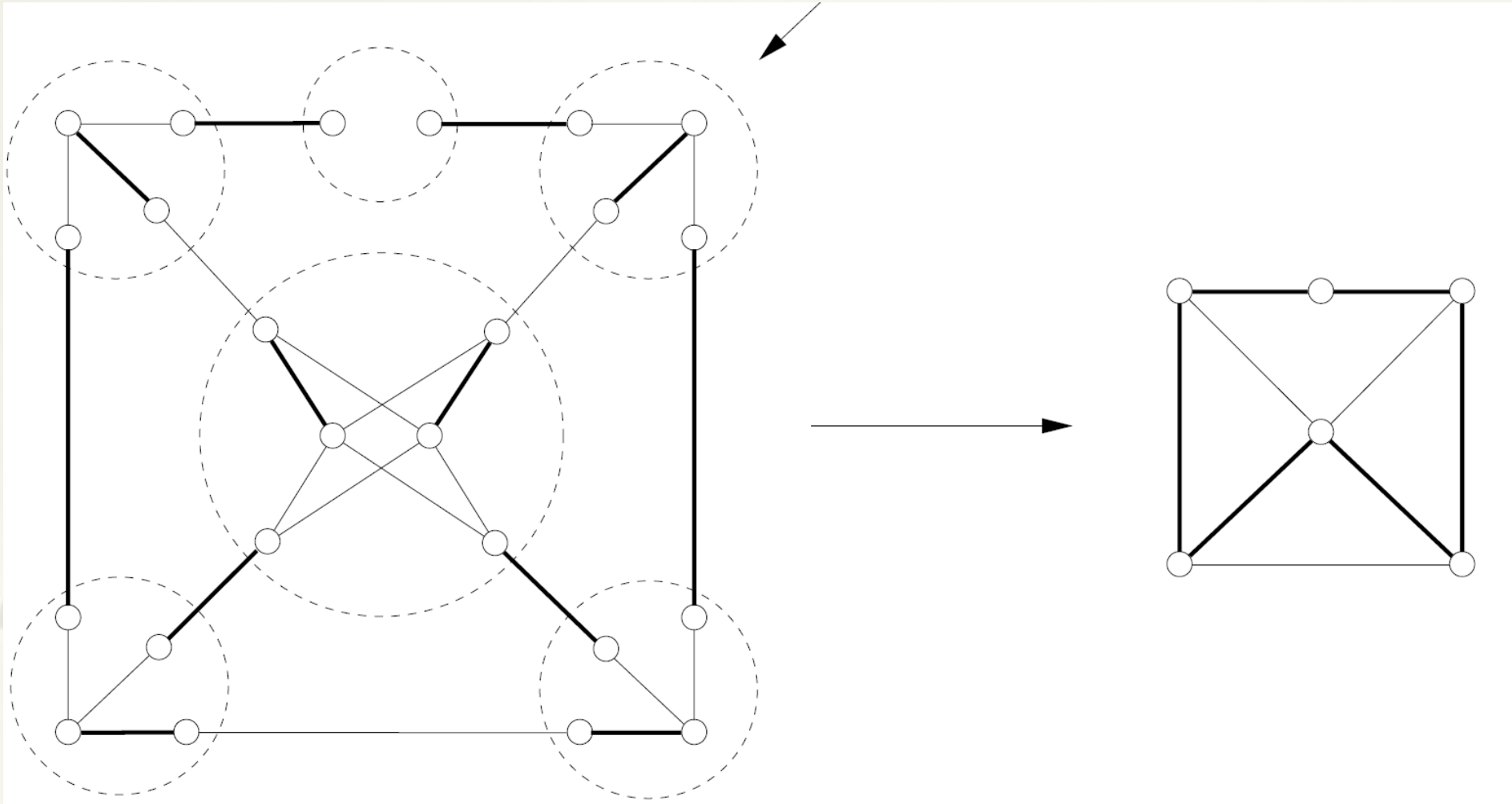
Reduction of the k -factor problem to the 1-factor problem.

For each vertex v of G , first replace v by a set Y_v of $d(v)$ vertices, each of degree one. Then add a set X_v of $d(v)-k$ vertices and form a complete bipartite graph H_v by joining each vertex of X_v to each vertex of Y_v . In effect, the resulting graph H is obtained from G by replacing each vertex v by a complete bipartite graph $H_v[X_v, Y_v]$ and joining each edge incident to v to a separate element of Y_v .

第三章 图的匹配问题

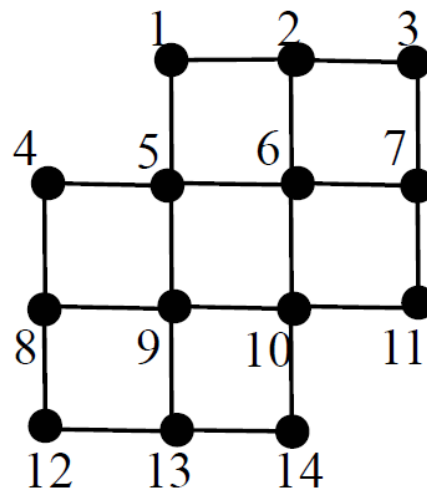
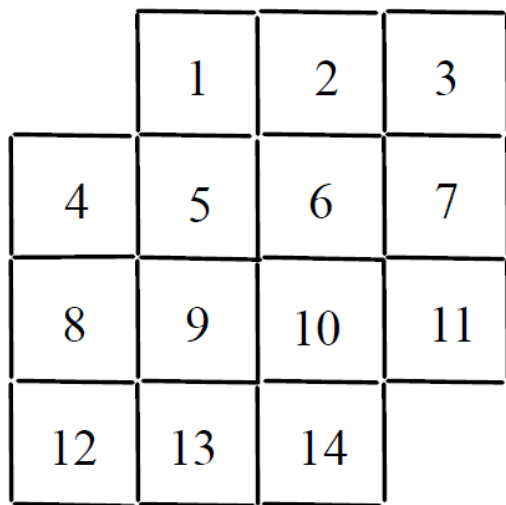


第三章 图的匹配问题



§ 3.4 二部图的匹配

下图所示的是14个大小相同的正方形组成的图形。试证明：不论如何用剪刀沿着图形中所画的直线对它进行裁剪，总剪不出7个由相邻的两个小正方形组成的矩形来。





定理 3.3.1 (Hall, 1935) 设 G 是具有二划分 (X, Y) 的二部图, 则 G 有饱和 X 的匹配**当且仅当**对 $\forall S \subseteq X$, $N(S) \geq S$, 其中 $N(S)$ 表示 S 的所有邻点之集。



推论 3.3.2.(Frobenius,1917) 具有二划分 (X, Y) 的二部图 G 有完美匹配的充要条件是 $X=Y$ 且对 $\forall S \subseteq X$ (或 Y), 均有 $|N(S)| \geq |S|$ 。

推论 3.3.3 (König,1916) 设 G 是 k 正则二部图 ($k > 0$), 则 G 有 k 个边不重的完美匹配。

思考： 如何找出这个 k 个完美匹配？



§ 3.5 二部图中最大匹配的算法

1. 背景与问题

指派问题 (assignment problem) : 欲安排 n 个人员 x_1, x_2, \dots, x_n 从事 n 项工作 y_1, y_2, \dots, y_n 。已知每个人能胜任其中一项或几项工作。试问：能否给每个人分配一项他所胜任的工作？若能，如何求出这种安排？

§ 3.5 二部图中最大匹配的算法

1. 背景与问题

图论描述： 对于一个二部图 $G = (X, Y)$: $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$, 当且仅当 x_i 胜任工作 y_j 时, $x_i y_j \in E(G)$ 。问: G 中是否有完美匹配? 若有, 如何求之?



2. 理论基础

Berge 定理： 图 G 的匹配 M 是最大匹配的充要条件是 G 中不存在 M 增广路。

Hall 定理： 设 G 是具有二划分 (X, Y) 的二部图，则 G 有饱和 X 的匹配当且仅当对 $\forall S \subseteq X$ ， $|N(S)| \geq |S|$ ，其中 $N(S)$ 表示 S 的所有邻点之集。



3.匈牙利算法

匈牙利算法由匈牙利数学家 Egerváry 首先提出，后来由Edmonds(1965)基于Berge 定理和Hall 定理进行了改进[1]。这种算法既能判定一个二部图中完美匹配是否存在，又能在存在时求出一个完美匹配。

[1] J. Edmonds, Path, tree and flowers, Canad. J. Math. 17(1965)449-467.



算法思想：从图G 的任何匹配M 开始。

若M 饱和X，则M 是G 的完美匹配。

若 M 不饱和X，在X 中选择一个M 不饱和点x。
若存在以x为起点的M增广路P，则由Berge
定理知M 不是最大匹配，且 $M' = M \oplus E(P)$ 是
比M 更大的匹配。用M'替代M 重复上述过程；



算法思想：

若 G 中不存在以 x 为起点的 M 增广路，则可找到与 x 由 M 交错路相连的顶点集合 A ，而 $S = A \cap X$ 满足 $|N(S)| < |S|$ 。由Hall 定理， G 不存在完美匹配。

第三章 图的匹配问题

算法步骤:

step1. 任取图 G 的一个匹配 M 。

step2. 若 M 饱和 X , 则停止, M 是 G 的完美匹配。

否则, 取 X 中一个 M 不饱和点 x , 记 $S := \{x\}$, $T := \emptyset$ 。

step3. 若 $N(S)=T$, 则停止, G 无完美匹配。(因

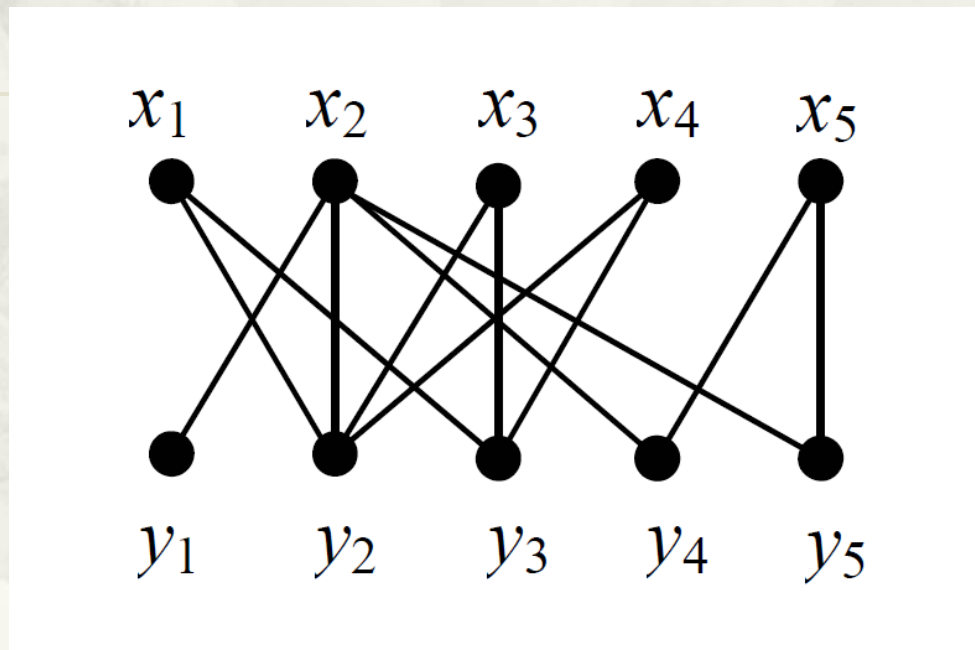
$|N(S)| = |T| = |S| - 1 < |S|$)。否则取 $y \in N(S) \setminus T$ 。

step4. 若 y 是 M 饱和的, 设 $yz \in M$, 令 $S := S \cup \{z\}$,
 $T := T \cup \{y\}$, 转step3。 (此时仍保持 $|T| = |S| - 1$)。

否则, 取 M 增广路 $P(x, y)$, 令 $M := M \oplus E(P)$, 转step2。

第三章 图的匹配问题

例. 判断如下二部图是否存在完美匹配。若存在，求其出一个完美匹配；若不存在，给出满足 $N(S) = T$ 的集合 S 和 T 。



匈牙利算法的计算复杂性：

设 $n = |X| = |Y|$ 。算法每找到一条增广路更新一次匹配，匹配边增加一条，故最多需执行 n 次增广路的循环。

算法每找一条增广路需反复执行第 2 步和第 3 步“生长”交错路，这实际上是反复扩充集合 S 和 T 的过程。算法每循环一次第 2 步和第 3 步， S 和 T 的元素各增加 1 个。由于 $|X| = |Y| = n$ ，故这种扩张不会超过 n 次。

而算法每执行一次第二步和第三步，除了需要做两次赋值 ($S := S \cup \{z\}$, $T := T \cup \{y\}$) 和一次判断 (y 是否 M 饱和的) 外，主要计算量在于判断 $N(S) = T$ 。由于总有 $N(S) \supseteq T$ ，故可转为判断是否 $|N(S)| = |T|$ 。 $|T|$ 的计数可通过每次循环加 1 来实现， $|N(S)|$ 的计数可用上一循环的 $|N(S)|$ 值加上本次循环新进入 S 集合的点 z 在 $Y - N(S)$ 中的邻点数计算，这不需要超过 $|Y| = n$ 次判断。因此算法总的计算复杂度约为 $n \cdot n \cdot (n + 6) = O(n^3)$ 。

§ 3.6 拓展知识

1. 求二部图最大匹配目前已知的最好算法是Hopcroft 和 Karp 提出的一个 $O(n^{2.5})$ 算法。读者可参看文献[2]或[3]。
2. 求一般图的最大匹配也有多项式时间算法。第一个多项式时间算法是由Edmonds 给出的一个 $O(n^4)$ 阶算法。关于该算法读者可参看文献[4]，也可在文献[2]或[5]~[7]中找到对该算法的描述。Ahuja、Magnanti 和Orlin 对这一算法进行了处理[8]，将其复杂度降低为 $O(n^3)$ 。Even和Kariv提出的一个算法[9]将时间复杂度改进到 $O(n^{2.5})$ 。目前已知的最快算法是 Micali 和 Vazirani 提出的 $O(mn^{0.5})$ 阶算法 [10,11]，该算法对稀疏图运算时，比 $O(n^{2.5})$ 算法快。



第三章 图的匹配问题

- [2] D.B. West, Introduction to Graph Theory (second edition), Prentice Hall, 2001。
(中译本: 李建中、骆吉周译, 图论导引, 机械工业出版社, 2006)。
- [3] J. Hopcroft, and R.M. Karp, An $O(n^{2.5})$ algorithm for maximum matching in bipartite graphs, SIAM J. Computing, 2(1973), 225-231.
- [4] J. Edmonds, Paths, trees, and flowers, Canad. J. Math., 17(1965), 449-467.
- [5] C.H. Papadimitriou & K. Steiglitz, Combinatorial Optimization: Algorithms and Complexity, Prentice-Hall, Inc., Englewood Cliffs, New Jersey, 1982.
- [6] 田丰, 马仲蕃, 图与网络流理论, 科学出版社, 北京, 1987。
- [7] 蒋长浩, 图论与网络流, 中国林业出版社, 2001。
- [8] R.K. Ahuja, T.L. Magnanti, J. B. Orlin, Network Flows : Theory, Algorithms, and Applications, Prentice Hall, 1993.(影印版: 网络流: 理论算法与应用, 机械工业出版社, 2005 年)。
- [9] S. Even, and O. Kariv, An $O(n^{2.5})$ algorithm for maximum matching in general graphs, in Proc. 16th IEEE Symp. Found. Comp. Sci., 1975, 100-112.
- [10] S. Micali, and V.V. Vazirani, An $O(|V| \cdot |E|)$ algorithm for finding maximum matching in general graphs. in Proc. 21th IEEE Symp. Found. Comp. Sci., ACM (1980), 17-27.
- [11] V.V. Vazirani, A theory of alternating paths and blossoms for proving correctness of the $O(|V| \cdot |E|)$ general graph matching algorithm, Combinatorica, 14(1994), 71-91.

§ 3.7 赋权二部图最大权匹配

1. 背景与问题

最优指派问题 (assignment problem) : 欲安排 n 个人员 x_1, x_2, \dots, x_n 从事 n 项工作 y_1, y_2, \dots, y_n 。已知每个人能胜任其中一项或几项工作, 各人做不同工作的效率不同。求一种工作安排使得总的工作效率达到最大。

§ 3.7 赋权二部图最大权匹配

1. 背景与问题

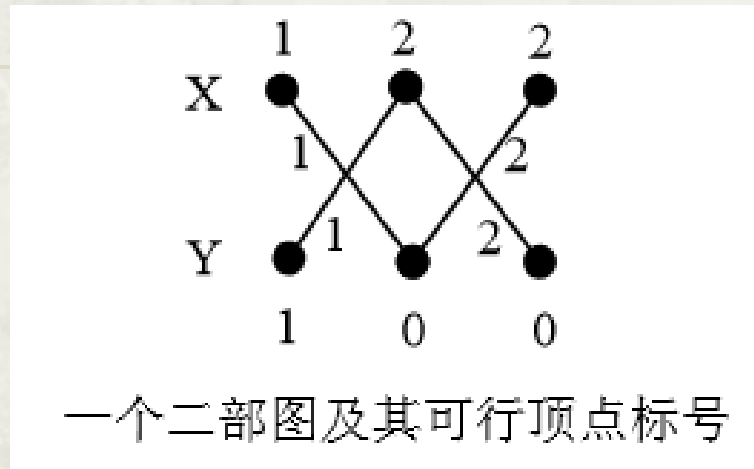
图论描述： 给定赋权完全二部图 $K_{n,n} = (X, Y)$: $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$, 边 $x_i y_j$ 有权 w_{ij} (权可以为0, 这表示 x_i 不胜任工作 y_j)。求 $K_{n,n}$ 的一个具有最大权的完美匹配。

第三章 图的匹配问题

顶点标号和可行顶点标号 (feasible vertex labeling)

图 G 的顶点标号是从顶点集到正整数集的一个映射。对于赋权完全图 $(K_{n,n}, w)$ ，若对每条边 $e = xy$ ，均有 $l(x) + l(y) \geq w(xy)$ ，则称这个标号为 $(K_{n,n}, w)$ 的一个可行顶点标号。

下图显示了一个赋权二部图以及它的一个可行顶点标号。



注：可行顶点标号总是存在的。一种平凡的可行标号是：

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

第三章 图的匹配问题

相等子图

记 $G = K_{n,n}$ ，设 l 是 (G, w) 的一个可行的顶点标号。令

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

G 中以 E_l 为边集的**生成子图**称为 G 的 **l 相等子图**，记为 G_l 。注意 G_l 的顶点集与 G 的顶点集相同。

下面的例子显示了赋权图 $G = K_{4,4}$ 的平凡顶点标号，以及在这种标号下的相等子图。

$$w = \begin{matrix} & \begin{matrix} y_1 & y_2 & y_3 & y_4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 3 & 5 & 5 & 4 \\ 2 & 2 & 0 & 2 \\ 2 & 4 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

图 G 中各边的权

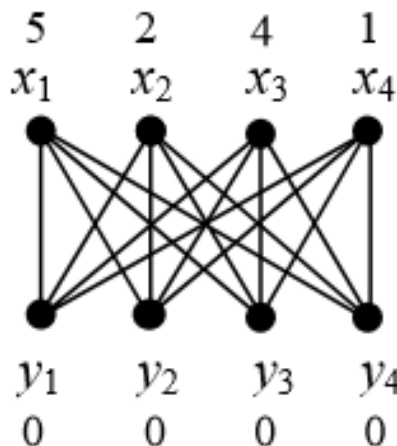
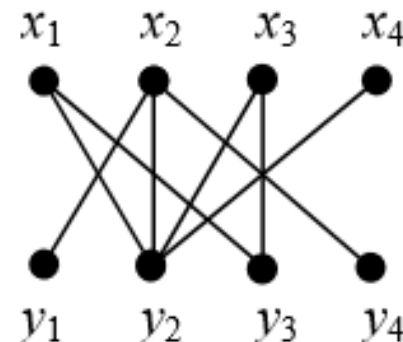


图 G 的平凡标号



对应的相等子图



定理 3.7.1 设 l 是图 G 的一个可行顶点标号。若相等子图 G_l 有完美匹配 M^* ，则 M^* 是 G 的最大权完美匹配。

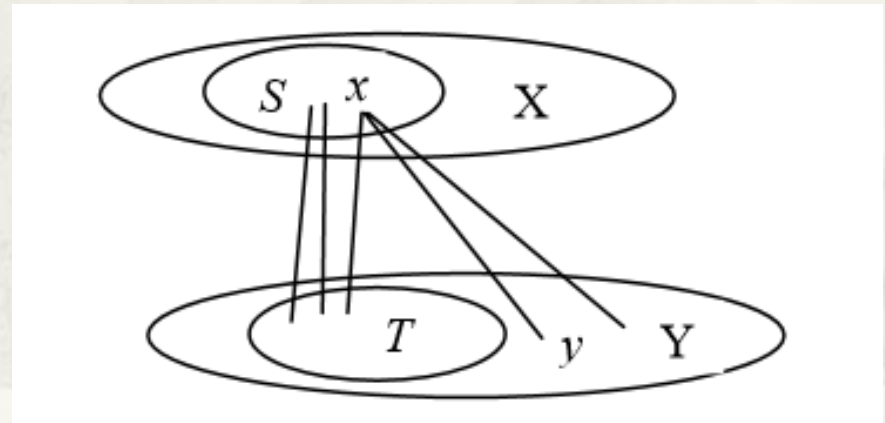
第三章 图的匹配问题

算法思想： 首先给出 $K_{n,n}$ 的任意一个可行顶点标号（如平凡标号），然后决定相等子图 G_l ，在 G_l 中执行匈牙利算法。若在 G_l 中找到完美匹配，则由定理 3.7.1，它就是 G 的大权匹配。否则，匈牙利算法终止于 $S \subset X$ ， $T \subset Y$ ，且 $N_{G_l}(S) = T$ 。

令 $\alpha_l = \min\{l(x) + l(y) - w(xy) | x \in S, y \in Y \setminus T\}$, (*)

对每个顶点，修改标号如下

$$l'(u) = \begin{cases} l(u) - \alpha_1 & u \in S \\ l(u) + \alpha_1 & u \in T \\ l(u) & \text{其它} \end{cases} \quad (**)$$



可以检验 l' 仍是一个可行标号。用 l' 替代 l 。 $G_{l'}$ 的边数比 G_l 的多。继续上述过程，直到获得一个相等子图含有完全美匹配为止。

第三章 图的匹配问题

Kuhn-Munkres 算法：求赋权完全二部图中的最大权完美匹配。

Step 1. 从任一可行的顶点标号 l 开始，决定 G_l .

Step 2. 在 G_l 中执行匈牙利算法，如果求得完美匹配 M ，则 M 即为 G 的最大权匹配，算法停止；否则，匈牙利算法必终止于某个 $S \subset X$ 和 $T \subset Y$ 使得 $N_{G_l}(S) = T$ ，此时转下步。

Step 3. 按(*)式计算 α_l ，按(**)计算新的可行顶点标号 l' ，以 l' 替代 l ，以 $G_{l'}$ 替代 G_l ，转第 2 步。

Kuhn-Munkres 算法的计算复杂度为 $O(n^3)$ 。