

图结构和基本问题

刘汝佳

目录

- 一、预备知识
- 二、图的遍历及其应用
- 三、有向图：强连通分量和传递闭包
- 四、无向图：割顶、桥和双连通分量
- 五、强连通化和支配点
- 六、特殊图类介绍
- 七、经典问题列表

1 预备知识

1.1 图的基本概念

1.2 路径、圈和连通性

1.3 生成树、完全图和补图

1.4 特殊图类

1.5 有向图和带权图

1.6 图的ADT

1.7 邻接矩阵

1.8 邻接表和前向星

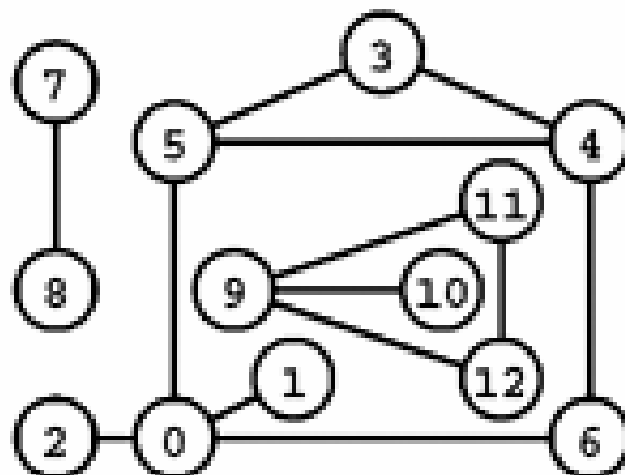
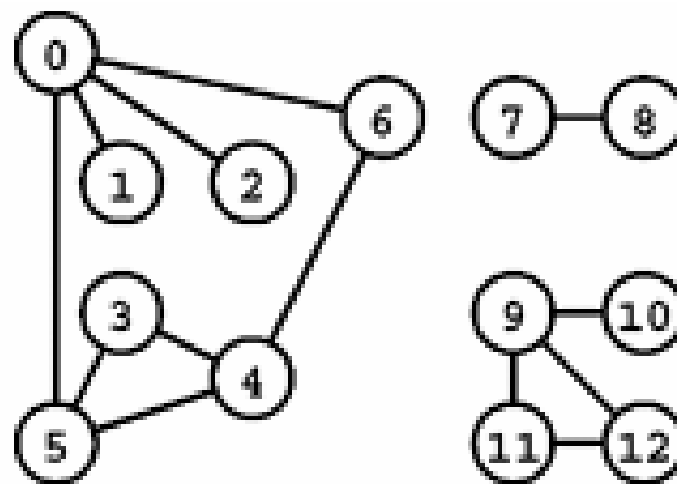
图的基本概念

- 图 $G=(V, E)$, 即顶点集和边集组成的二元组, 它描述了顶点集的相互关系
- 本文只考虑简单图
 - 边的两端不是同一个顶点(没有自环self-loops)
 - 一对结点最多被一条边连接(没有重边parallel edges)
- 注意: 自环和重边在有些情况(见后)很有用
- 图的数学表示
 - 点: 用整数 $0, 1, 2, \dots, V-1$ 表示
 - 边: 用无序数对 (u, v) 表示, 或者表示成 $u-v$
- 边数 E 不超过 $V(V-1)/2$

图形表示

- 此二图是同一个图的不同表示. 图中并不定义各个结点的位置以及边的形态(直线?曲线?), 关键是有哪些点, 哪些点相连
- 所有边如下表

0-5	5-4	7-8
4-3	0-2	9-11
0-1	11-12	5-3
9-12	9-10	
6-4	0-6	



其他术语

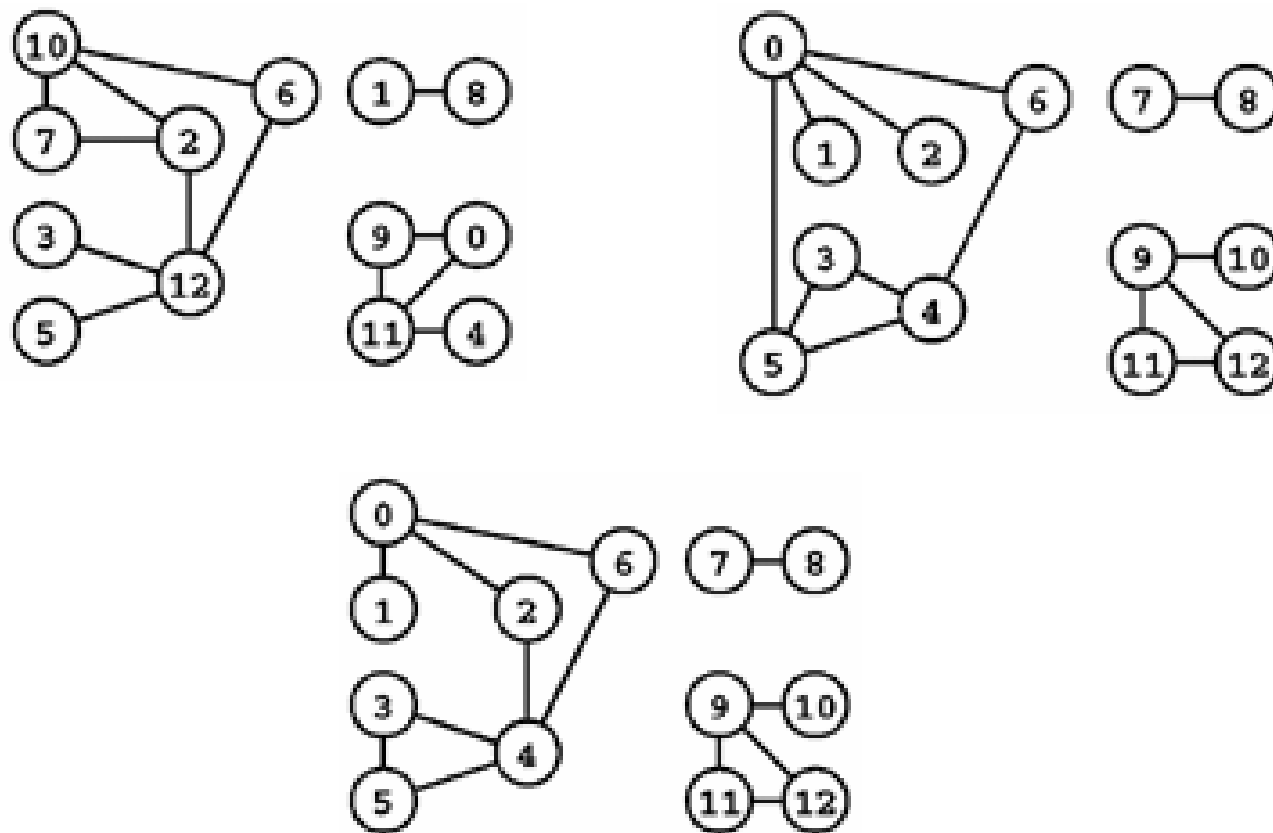
- 其他名称
 - 结点=顶点: vertex, node
 - 边=弧: edge, arc, link
- 对于边 $e=(u, v)$
 - u 和 v 邻接(adjacent)
 - e 和 u 、 v 关联(incident)
 - 点的度数(degree)是与它关联的边的数目
- 子图
 - 子图(subgraph): 边的子集和相关联的点集
 - 导出子图(induced graph): 点的子集和相关联的边集

图绘制

- 图绘制(**Graph Drawing**): 顶点赋予几何坐标, 边绘制成直线或者曲线
- 平面图(**planar graph**): 可以绘制成边不相交的形式
- 欧几里得图(**euclidean graph**)的绘制中, 顶点的位置和边是有意义的, 例如地图或者电路图
- 本文的多数算法不使用几何信息

同构

- 上面两个图同构, 但不和下面的图同构



路径和圈

- 一条路径(path)是一个结点序列, 路上的相邻结点在图上是邻接的.
- 如果结点和边都不重复出现, 则称为简单路径(simple path). 如果除了起点和终点相同外没有重复顶点和边, 称为圈(cycle).
- 不相交路(disjoint path)表示没有除了起点和终点没有公共点的路. 更严格地
 - 任意点都不相同的叫严格不相交路(vertex-disjoint path)
 - 同理定义边不相交(edge-disjoint path)路
- 注意: 汉语中圈和环经常混用(包括一些固定术语). 由于一般不讨论自环(self-loop), 所以以后假设二者等价而不会引起混淆

连通性

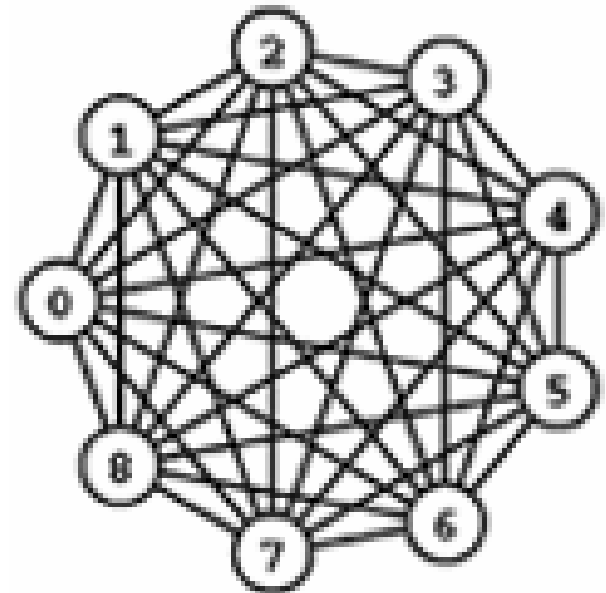
- 如果任意两点都有路径, 则称图是连通(**connected**)的, 否则称图是非连通的.
- 非连通图有多个连通分量(**connected component, cc**), 每个连通分量是一个极大连通子图(**maximal connected subgraph**), 因为任意加一个结点以后将成为非连通图

生成树

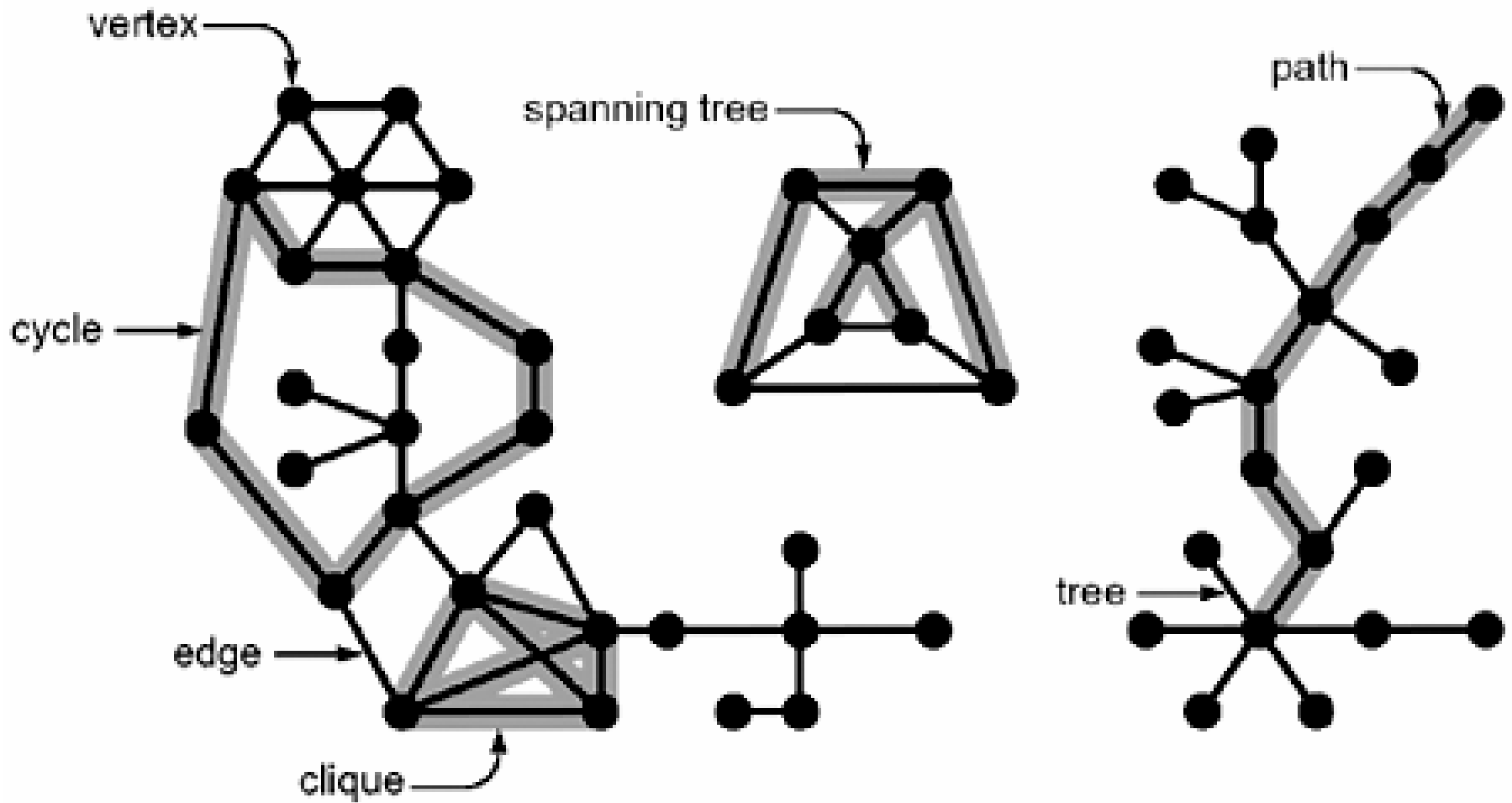
- 连通无圈图成为树(tree)
- 树的集合称为森林(forest)
- 生成树: 包含某图**G**所有点的树
- 生成森林: 包含某图**G**所有点的森林
- 一个图**G**是树当且仅当以下任意一个条件成立
 - **G**有 $V-1$ 条边, 无圈
 - **G**有 $V-1$ 条边, 连通
 - 任意两点只有唯一的简单路径
 - **G**连通, 但任意删除一条边后不连通
- 还有其他条件, 可类似定义

完全图和补图

- 如果 V 个点的图有 $V(V-1)/2$ 图, 称为完全图
- 对于 (u,v) , 若邻接则改为非邻接, 若非邻接则改为邻接, 得到的图为原图的补图
- 原图和补图(complement graph)的并(union)为完全图
- 完全子图称为团(clique)



术语示意

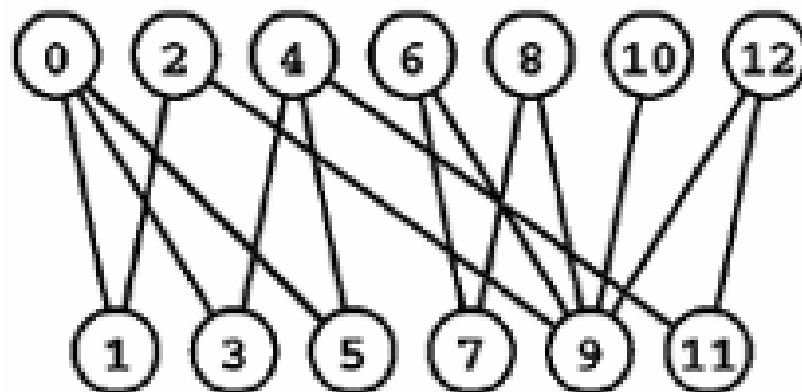
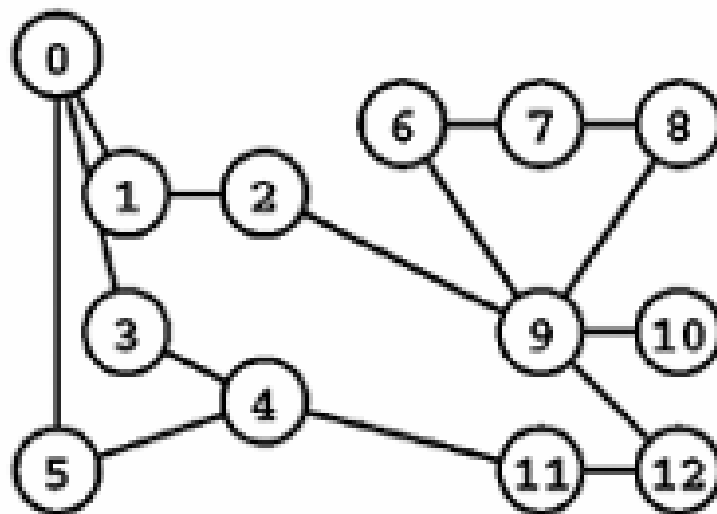


稀疏图和稠密图

- 边和 $V(V-1)/2$ 相比非常少的称为稀疏图(sparse graph), 它的补图为稠密图(dense graph)
- 时间复杂度为 $E \log E$ 的算法和 V^2 的算法对于稀疏图来说前者好, 稠密图来说后者好
- 一般来说, 即使对于稀疏图, V 和 E 相比都很小, 可以用 E 来代替 $V+E$, 因此 $O(V(V+E))$ 可以简写为 $O(VE)$

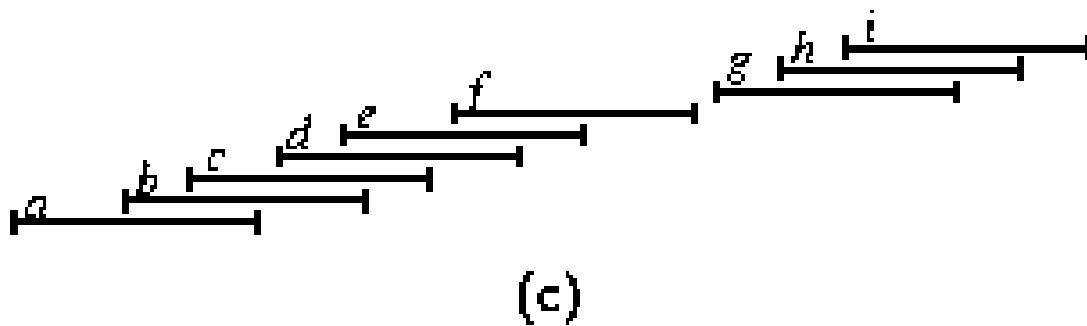
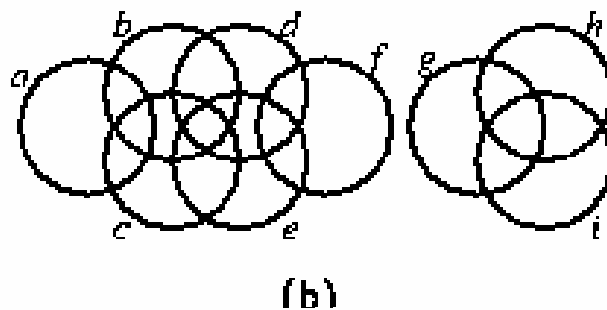
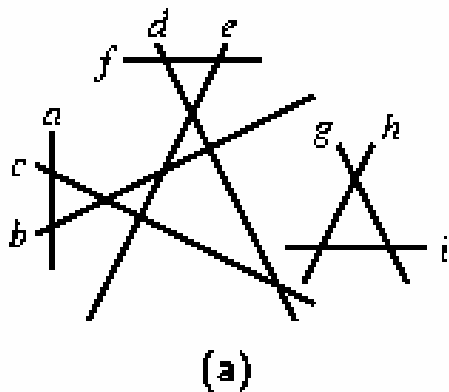
二分图

- 可以把结点分成两部分, 每部分之间没有边. 这样的图只有奇圈 (odd-cycle), 即包含奇数条边的圈
- 许多困难问题在二分图上有有效算法



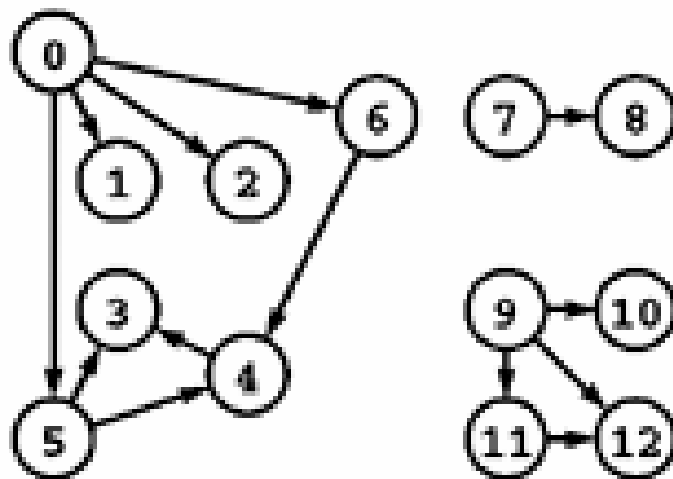
相交图、区间图

- 交图: 把物体看作顶点, 相交关系看为边
- 特殊情况: 区间图(interval graph). 很多困难问题在区间图上有有效算法



有向图

- 边都是单向(**unidirectional**)的, 因此边(u,v)是有序数对. 有时用弧(**arc**)专指有向边
- 在有向边(u, v)中, u 和 v 分别叫
 - 源(**source**)和目的(**destination**)
 - 尾(**tail**)和头(**head**), 不过和数据结构有冲突
- 有向无环图(**directed acyclic graph, DAG**)不是树, 它的基图(**underlying undirected graph**)也不一定是树



带权图

- 可以给边加权(weight), 成为带权图, 或加权图(weighted graph). 权通常代表费用、距离等, 可以是正数, 也可以是负数
- 也可以给点加权, 或者边上加多种权
- 带权有向图一般也称为网络(network)
- 带权图的问题多为组合优化问题, 在运筹学中有广泛应用

图的ADT

- 图的ADT如下:
 - $V()$, $E()$: 返回顶点数和边数
 - `bool directed()`: 当且仅当有向图返回真
 - `insert(Edge) / remove(edge)`: 增加/删除边
 - `bool edge(int, int)`: 邻接测试
 - `AdjList getAdjList(int)`: 返回邻居列表
- `Edge`包含 `u`, `v` 两个成员
- `AdjList`支持取 `beg`, `nxt`和 `end`测试

图IO的ADT

- 当图需要进行IO的时候，通常需要支持以下操作
 - scanEZ: 读入边列表(顶点用 $0, 1, \dots, V-1$ 表示)
 - scan: 读入边列表(顶点用符号表示)
 - show: 输出边列表

基本图问题

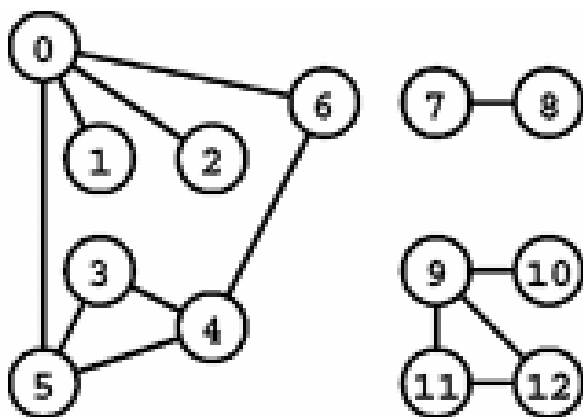
- 和图有关的问题通常有三种
 - 计算图的某种度量值
 - 计算某个子图(边的子集)
 - 回答关于图属性的询问
- 动态问题: 插入/删除边和询问交替

基本表示方法

- 邻接矩阵(adjacency-matrix)
- 邻接表(adjacency-list)
- 前向星(forward star)

基本概念

- $A[i,j]=0$ 表示 (u,v) 不邻接, 1表示邻接



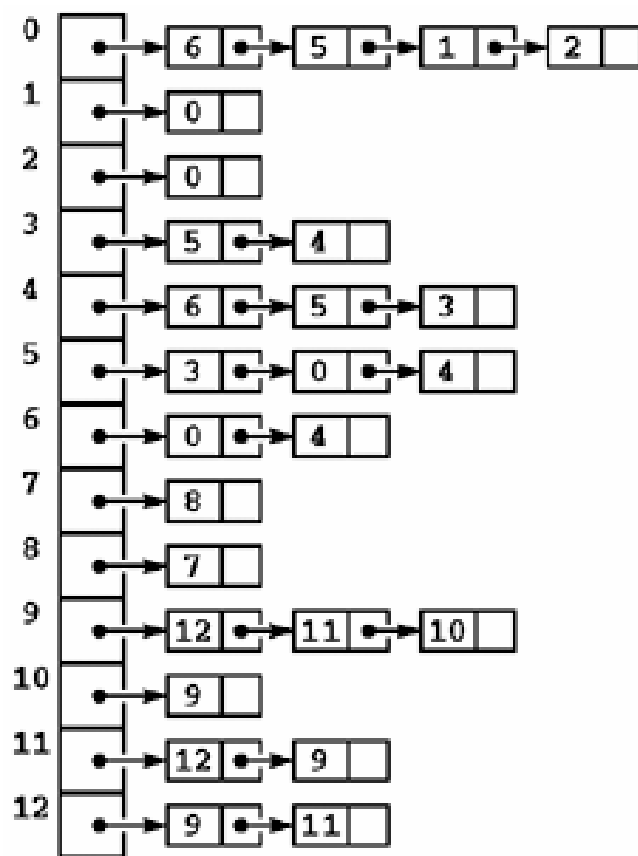
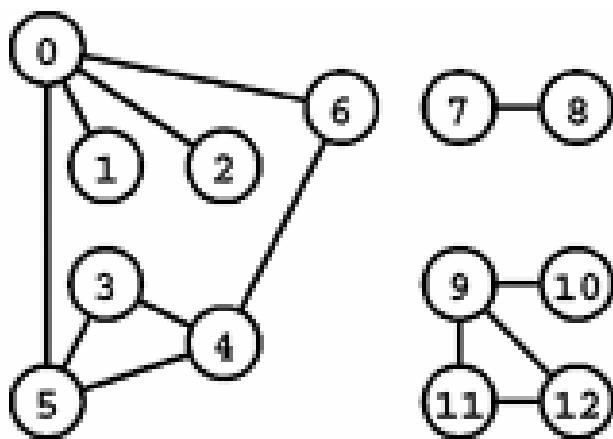
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
0	0	1	1	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
2	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	1	0	1	1	0	0	0	0	0	0
5	1	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0
6	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
7	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
8	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
9	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1
10	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0
11	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1
12	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	0

相关问题

- 如何处理重边和自环？
- 如何用位存储节省空间？
- 如果用上三角法储存无向图？
- 如何用边测试函数而非完整的邻接矩阵储存隐式图？
- 如何修改**A**的元素类型以储存边的附加信息？

邻接表

- 每个结点的邻居形成一个链表



相关问题

- 邻居排序方式可能影响结果
- 查找/删除边不是常数时间
- 邻接表的空间 $O(V+E)$, 对于稀疏图优于邻接矩阵
- 可以用编号代替指针, 加快速度并节省空间

前向星表示

- 把所有边 (u, v) 按 u 的主关键字, v 为次关键字排序, 并记录每个结点 u 的邻居列表的开始位置 $\text{start}[u]$ (则 $\text{start}[u+1]$ 是结束位置)
- 紧凑存储, 不需要使用指针, 但边的插入和删除操作可能引起大幅度变化.
- 一般用于静态图. 可以方便的遍历一个点的所有邻居并通过可以储存"当前弧"提高某些图算法的效率

练习

- 给定邻接表, 如何统计每个点的出度和入度?
- 对于有向图的邻接表和邻接矩阵, 分别如何计算图的转置? 转置即把所有有向边 (u, v) 变成 (v, u)
- 对于邻接表和邻接矩阵, 设计算法计算图 G 的平方 G^2 . 如果 G 有边 (u, v) 和 (v, w) , 则 G^2 中有边 (u, w) , 即 G^2 中的边对应于 G 中恰走两步可以到达的点对
- 给出有向图的邻接矩阵, 判断是否存在汇(sink), 即入度为 $|V|-1$, 出度为0. 时间复杂度应为 $O(V)$
- 关联矩阵 B 是一个 $|V|*|E|$ 的矩阵, 若 j 是 i 的出边, 则 $b_{ij}=-1$, 若为入边, $b_{ij}=1$, 否则为0. 解释 BB^T 的含义

2 图的遍历及其应用

2.1 宽度优先遍历

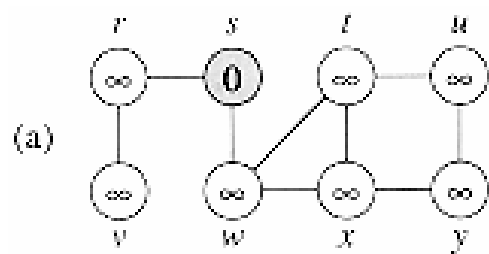
2.2 深度优先遍历和边分类

2.3 拓扑排序

2.4 欧拉回路

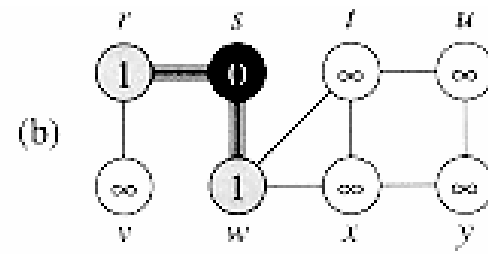
BFS基本算法

- 由Moore和Lee独立提出
- 给定图G和一个源点s, 宽度优先遍历按照从近到远的顺序考虑各条边. 算法求出从s到各点的距离
- 宽度优先的过程对结点着色.
 - 白色: 没有考虑过的点
 - 黑色: 已经完全考虑过的点
 - 灰色: 发现过, 但没有处理过, 是遍历边界
- 依次处理每个灰色结点u, 对于邻接边(u, v), 把v着成灰色并加入树中, 在树中u是v的父亲(parent)或称前驱(predecessor). 距离 $d[v] = d[u] + 1$
- 整棵树的根为s



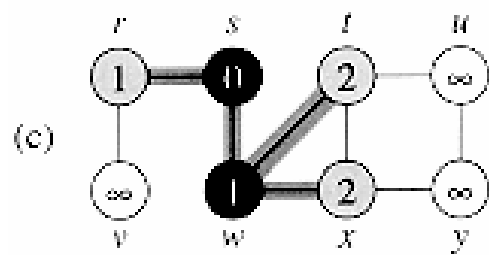
Q

s
0



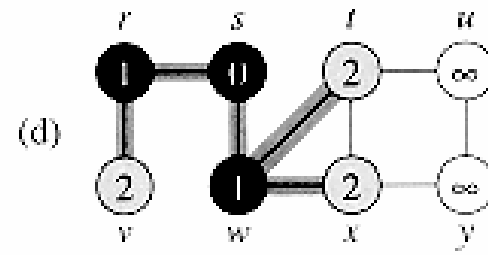
Q

w	r
1	1



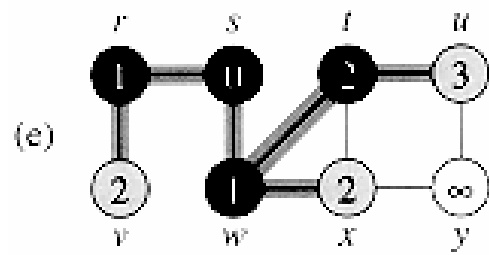
Q

r	t	x
1	2	2



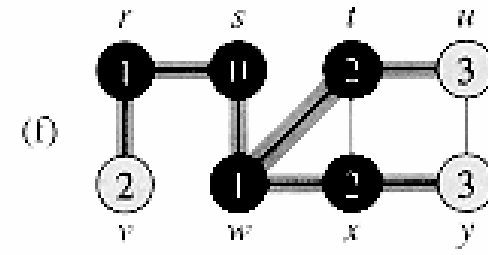
Q

t	x	v
2	2	2



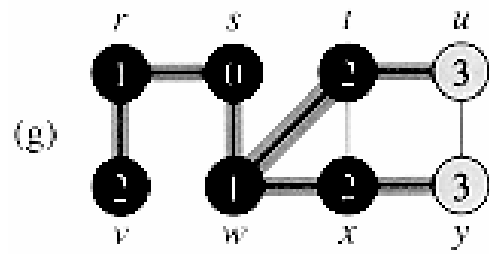
Q

x	v	u
2	2	3



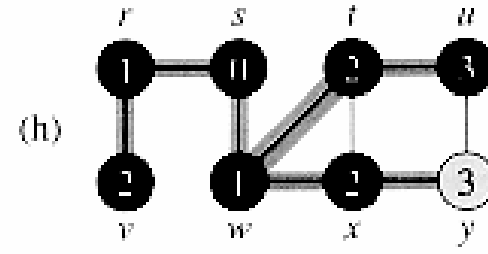
Q

v	u	y
2	3	3



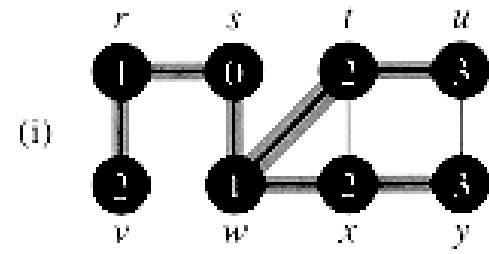
Q

u	y
3	3



Q

y
3



Q \emptyset

用BFS求最短路

- 定理: 对于无权图(每条边的长度为1), BFS算法计算出的 $d[i]$ 是从 s 到 i 的最短路
- 满足 $d[i]=1$ 的点一定是正确的(因为长度至少为1), 并且其他点都满足 $d[i]>1$. 容易证明对于任意距离值 x , $d[i]=x$ 的点一定是正确的, 而且白色点(没有计算出距离的点)的距离一定至少为 $x+1$
- 更进一步, 根据每个点的 $parent$ 值, 可以计算出它到 s 的一条最短路

练习

- 给出判断图是否为二分图的线性时间算法
- 一棵树 T 的直径定义为结点两两间距离的最大值. 给出求树直径的线性时间算法
- 对无向图 G , 给出一个路径, 经过每条边恰好两次(一个方向一次). 如何利用这条路径来走迷宫?

DFS基本算法

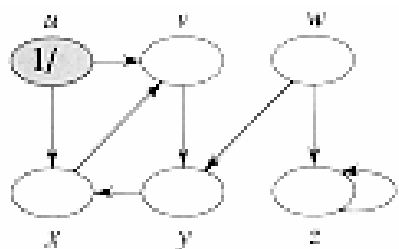
- 新发现的结点先扩展
- 得到的可能不是一棵树而是森林, 即深度优先森林 (Depth-first forest)
- 特别之处: 引入时间戳(timestamp)
 - 发现时间 $d[v]$: 变灰的时间
 - 结束时间 $f[v]$: 变黑的时间
 - $1 \leq d[v] < f[v] \leq 2|V|$
- 初始化: time为0, 所有点为白色, dfs森林为空
- 对每个白色点 u 执行一次DFS-VISIT(u)

DFS-VISIT算法

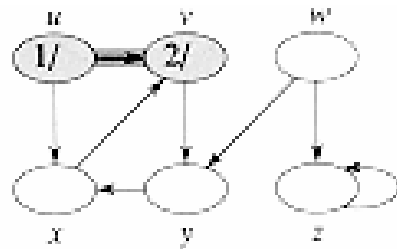
- 初始化: **time**为0, 所有点为白色, **dfs**森林为空
- 对每个白色点u执行一次**DFS-VISIT(u)**
- 时间复杂度为 $O(n+m)$

DFS-VISIT(*u*)

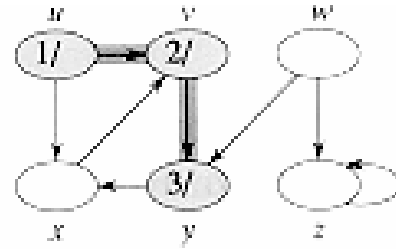
```
1  color[u] ← GRAY           ▷ White vertex u has just been discovered.
2  d[u] ← time ← time + 1
3  for each v ∈ Adj[u]       ▷ Explore edge (u, v).
4      do if color[v] = WHITE
5          then  $\pi[v] \leftarrow u$ 
6              DFS-VISIT(v)
7  color[u] ← BLACK           ▷ Blacken u; it is finished.
8  f[u] ← time ← time + 1
```



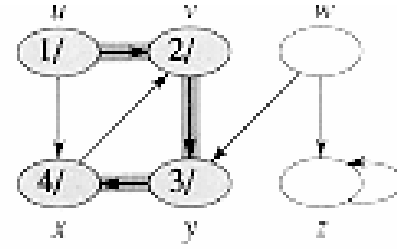
(a)



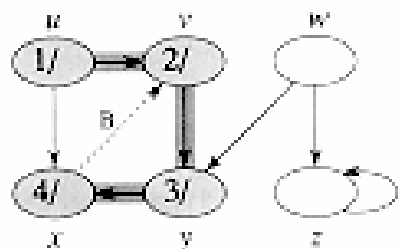
(b)



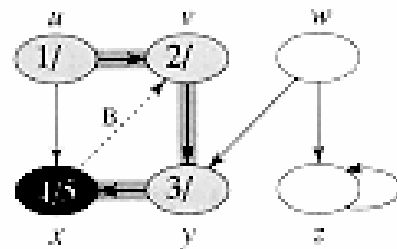
(c)



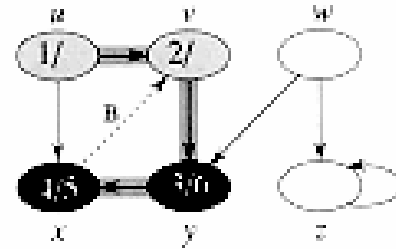
(d)



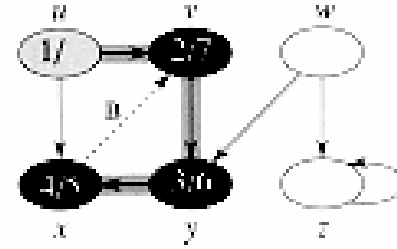
(e)



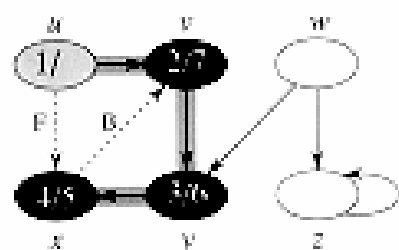
(f)



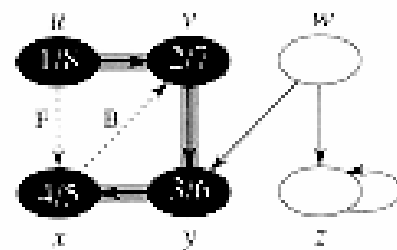
(g)



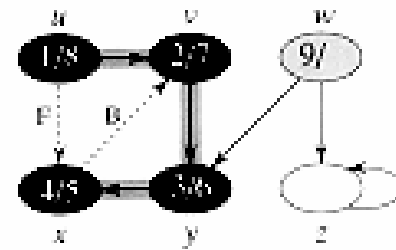
(h)



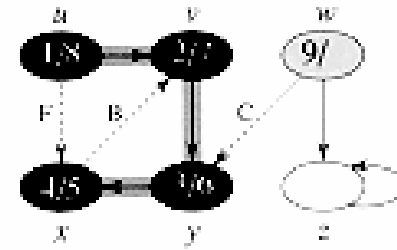
(i)



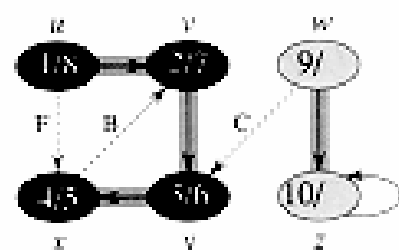
(j)



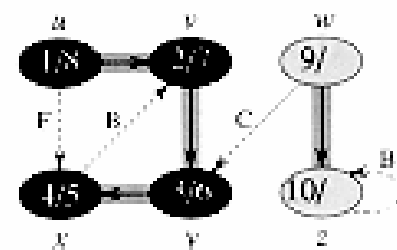
(k)



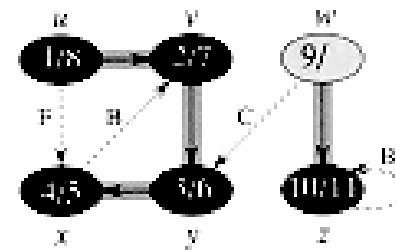
(l)



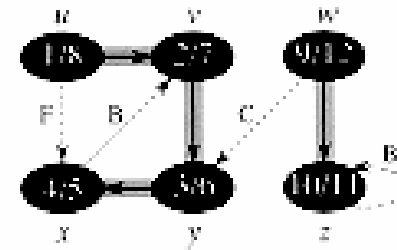
(m)



(n)



(o)



(p)

DFS树的性质

- 括号结构性质
- 对于任意结点对 (u, v) , 考虑区间 $[d[u], f[u]]$ 和 $[d[v], f[v]]$, 以下三个性质恰有一个成立:
 - 完全分离
 - u 的区间完全包含在 v 的区间内, 则在dfs树上 u 是 v 的后代
 - v 的区间完全包含在 u 的区间内, 则在dfs树上 v 是 u 的后代
- 三个条件非常直观

DFS树的性质

- 定理1(嵌套区间定理): 在DFS森林中 v 是 u 的后代当且仅当 $d[u] < d[v] < f[v] < f[u]$, 即区间包含关系. 由区间性质立即得到.
- 定理2(白色路径定理): 在DFS森林中 v 是 u 的后代当且仅当在 $d[u]$ 时刻(u 刚刚被发现), v 可以由 u 出发只经过白色结点到达. 证明: 由嵌套区间定理可以证明

边分类规则

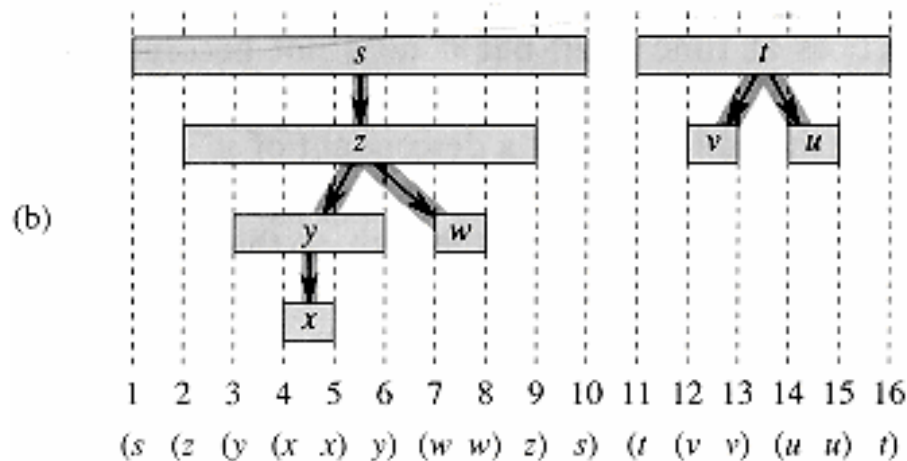
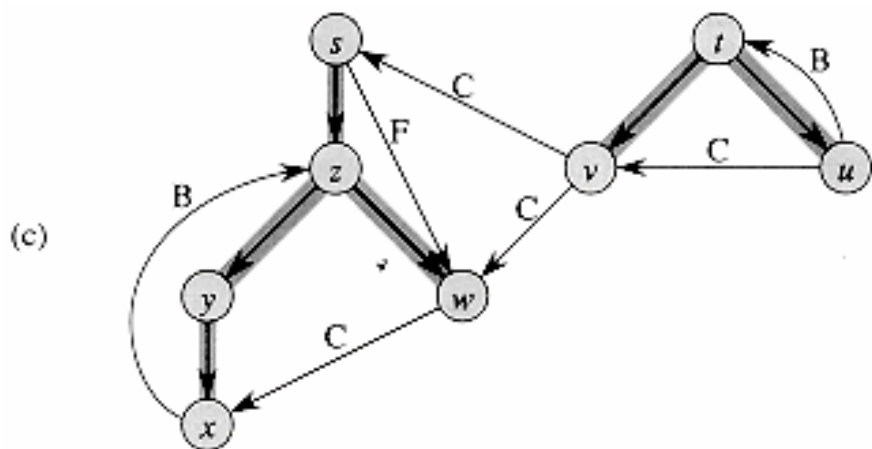
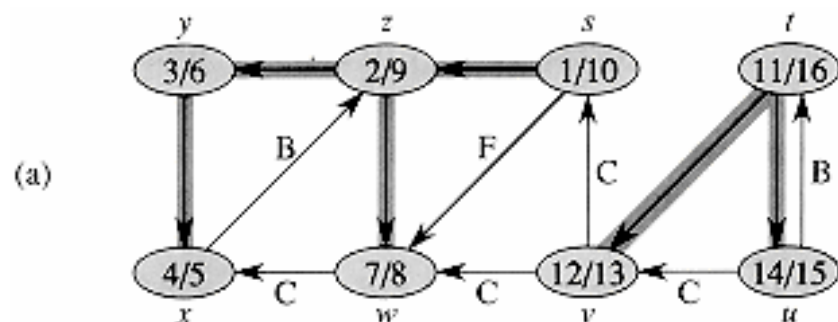
- 一条边(u, v)可以按如下规则分类
 - 树边(Tree Edges, T): v 通过边(u, v)发现
 - 后向边(Back Edges, B): u 是 v 的后代
 - 前向边(Forward Edges, F): v 是 u 的后代
 - 交叉边(Cross Edges, C): 其他边, 可以连接同一个DFS树中没有后代关系的两个结点, 也可以连接不同DFS树中的结点
- 判断后代关系可以借助定理1

边分类算法

- 当 (u, v) 第一次被遍历, 考虑 v 的颜色
 - 白色, (u, v) 为T边
 - 灰色, (u, v) 为B边 (只有它的祖先是灰色)
 - 黑色: (u, v) 为F边或C边. 此时需要进一步判断
 - $d[u] < d[v]$: F边 (v 是 u 的后代, 因此为F边)
 - $d[u] > d[v]$: C边 (v 早就被发现了, 为另一DFS树中)
- 时间复杂度: $O(n+m)$
- 定理: 无向图只有T边和B边 (易证)

DFS树的性质演示

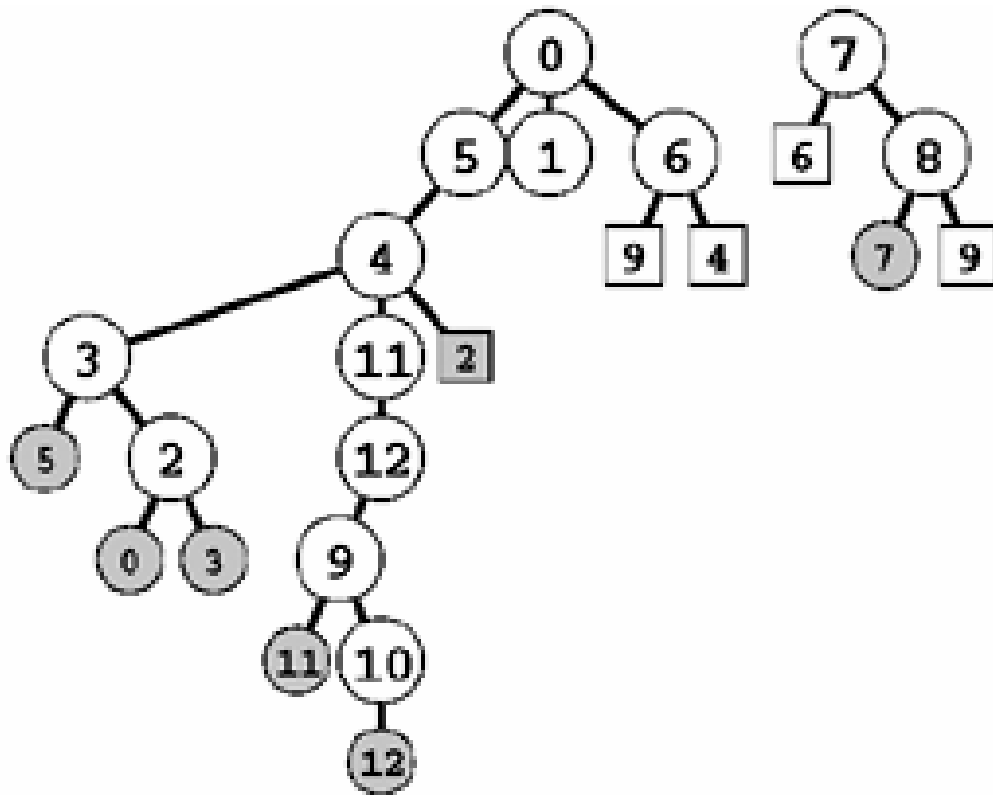
- 图a: DFS森林
- 图b: 括号性质
- 图c: 重画以后的DFS森林, 边的分类更形象



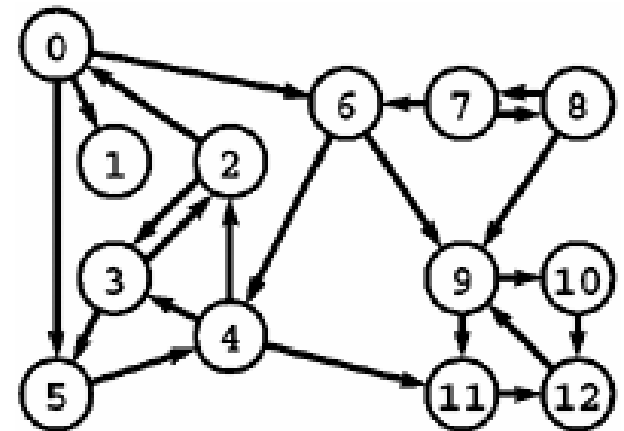
实现细节

- 颜色值以及时间戳可以省略, 用意义更加明确的`pre`数组和`post`代替`d`和`f`数组, `pre[u]`和`post[u]`代表点 u 的先序/后序编号, 则检查 (u,v) 可以写为
 - if (`pre[v] == -1`) `dfs(v)`; //树边, 递归遍历
 - else if (`post[v] == -1`) `show("B")`; //后向边
 - else if (`pre[v] > pre[u]`) `show("F")`; // 前向边
 - else `show("C")`; // 交叉边
- `pre`和`post`的初值均为-1, 方便了判断

使用pre和post的DFS



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
pre	0	9	4	3	2	1	10	11	12	7	8	5	6
post	10	8	0	1	6	7	9	12	11	3	2	5	4



练习

- 对于三种颜色**WHITE**, **GRAY**和**BLACK**, 作一个**3*3**表格, 判断一种颜色到另一种颜色是否可能有边, 如有可能, 边的类型如何
- 对于边 (u,v) , 证明它是
 - **T**或**F**边当且仅当 $d[u] < d[v] < f[v] < f[u]$
 - **B**边当且仅当 $d[v] < d[u] < f[u] < f[v]$
 - **C**边当且仅当 $d[v] < f[v] < d[u] < f[u]$
 - 如何区分**T**边和**F**边?
- 修改**DFS**算法, 使得对于无向图, 可以求出每个点*i*所处的连通分量编号**cc[i]**

练习

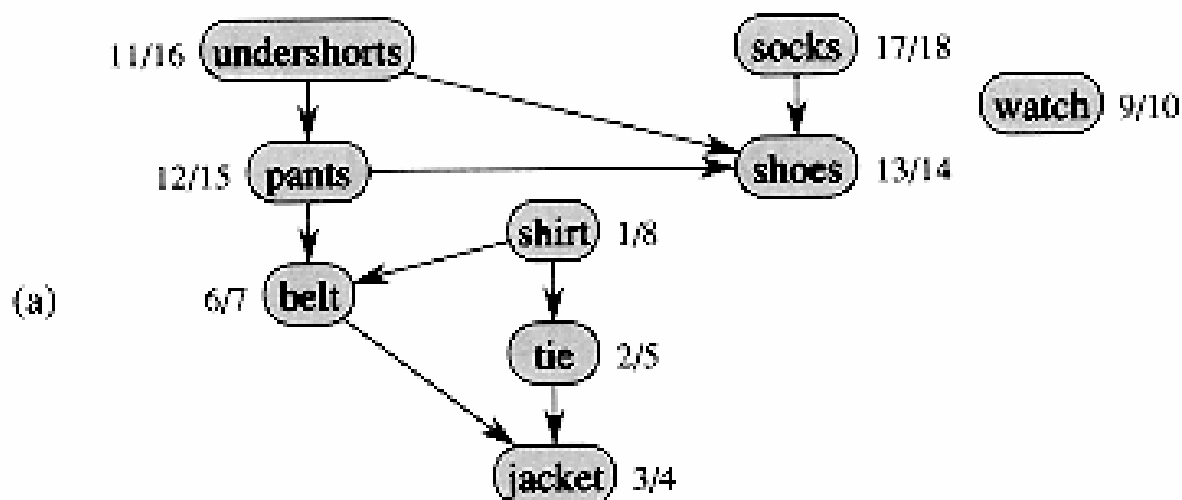
- 考虑无向图的边分类.
 - 证明只有**T**边和**B**边
 - 两次分类有可能是不一样的. 一种方案是只取第一次分类的结果, 另一种方案是按照类型优先级(**T**先于**B**). 证明两种方案等价
- 一个有向图是单连通的, 如果u可达v, 则u到v只有唯一一条简单路径. 设计一个判断一个图是否为单连通的算法

参考资料

- CLRS 22.3: Depth-first Search
- Algorithms in Java, Third Edition, 19.2: Anatomy of DFS in Digraphs

拓扑顺序

- 穿衣服的顺序



拓扑排序算法

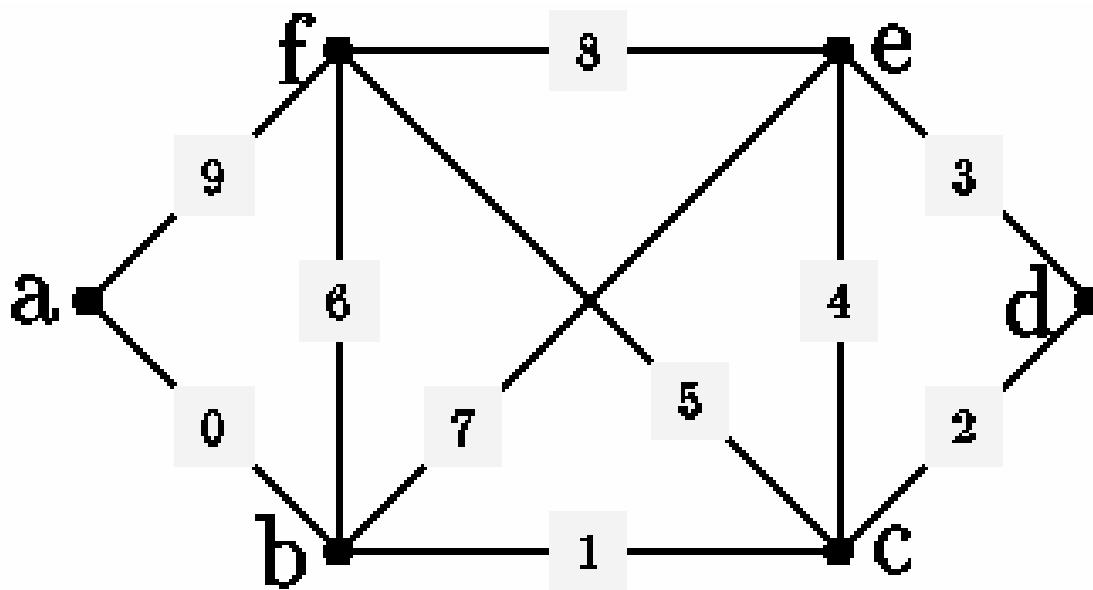
- 对图**G**使用**DFS**算法, 每次把一个结点变黑的同时加到链表首部
- 定理1: 有向图是**DAG**当且仅当没有**B**边
 - 如果有**B**边, 有环(易证)
 - 如果有环**c**, 考虑其中第一个被发现的结点**v**, 环中**v**的上一个结点为**u**, 则沿环的路径**v**→**u**是白色路径, 有白色路径定理, **u**是**v**的后代, 因此(**u**, **v**)是**B**边
- 定理2: 该算法正确的得到了一个拓扑顺序

练习

- 举例说明存在一个图**G**和它的一个拓扑顺序, 拓扑排序算法无法得到此序(不管结点排列顺序如何)
- 设计一个算法判断无向图是否含圈. 时间复杂度应为 $O(V)$, 和**E**无关
- 每次找0度点, 用队列设计一个 $O(V+E)$ 时间的算法

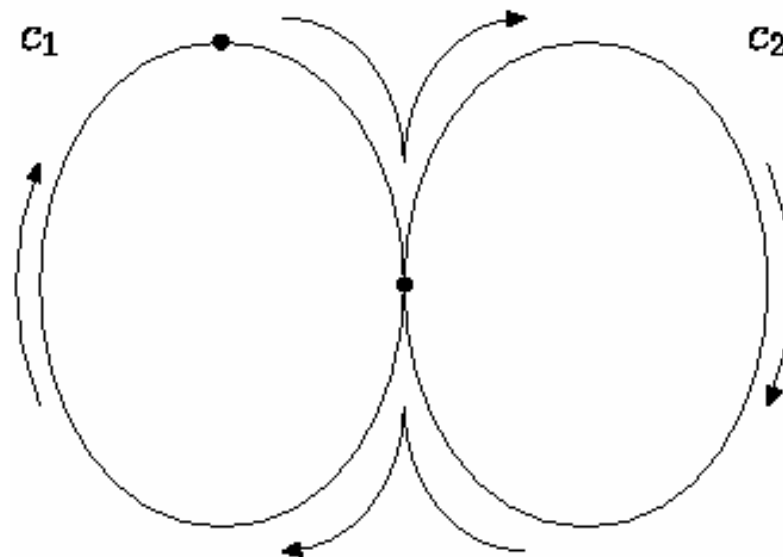
欧拉回路

- 如下图, 每条边经过一次且仅一次的称为欧拉回路(euler cycle, euler circuit).



欧拉回路

- 存在欧拉回路的充要条件: 每个点的度数都是偶数, 且图连通
- 算法: 套圈
 - 删除一个圈后, 剩下的图每个连通分量都有欧拉回路
 - 至少有一个公共点的圈可以合并



算法

- 算法: 找一个圈(用**DFS**), 然后把边上的边都删除, 求剩下各连通分量的欧拉回路, 最后合并起来

```
1: procedure Euler-Route(start);  
2: begin  
3:   for  $v \in \text{adj}(v)$  do  
4:     if not marked(start,v) then begin  
5:       mark_edge(start,v);  
6:       mark_edge(v,start);  
7:       Euler-Route(v);  
8:       Result.Push(start,v);  
9:     end  
10: end
```

3 有向图：强连通分量和传递闭包

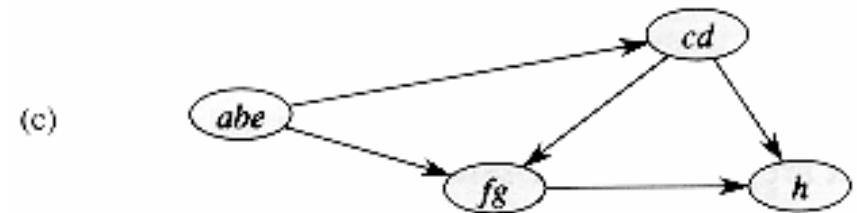
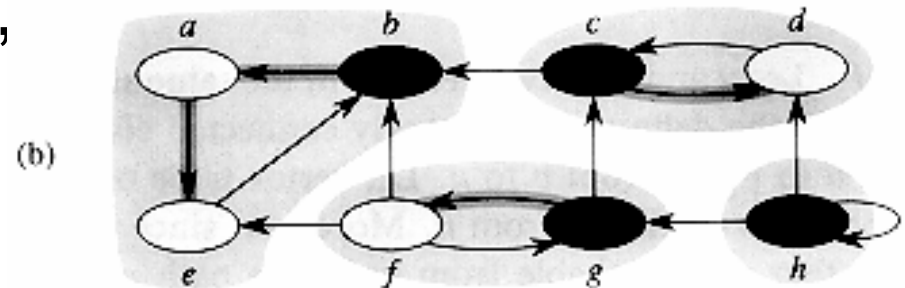
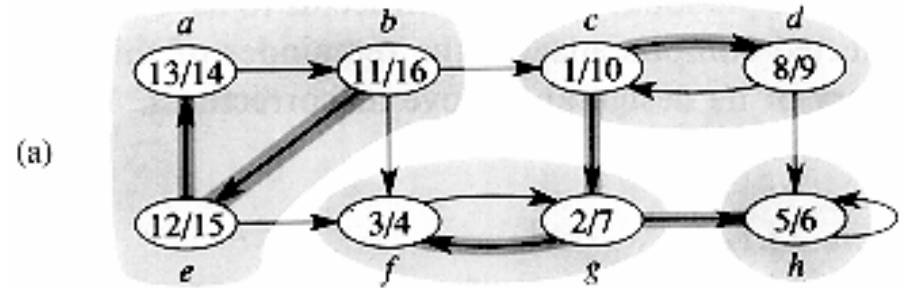
3.1 SCC的概念

3.2 Kosaraju算法

3.3 Tarjan和Gabow算法

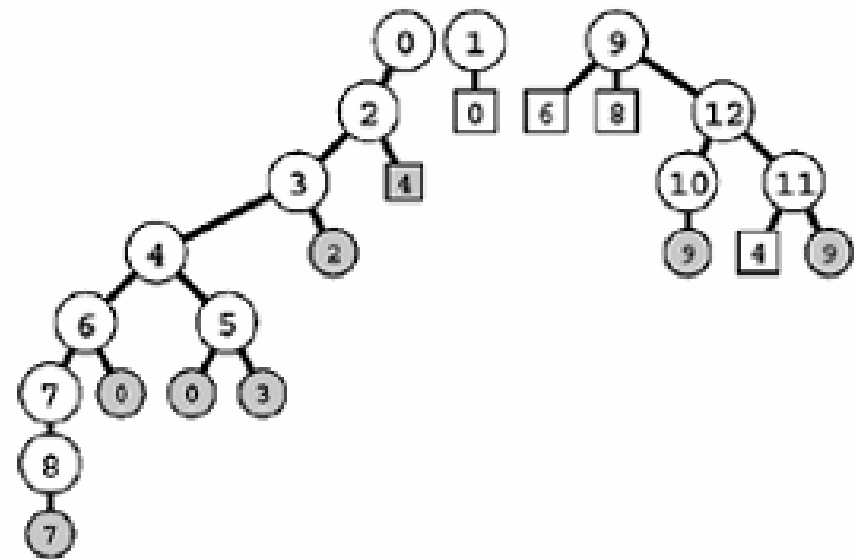
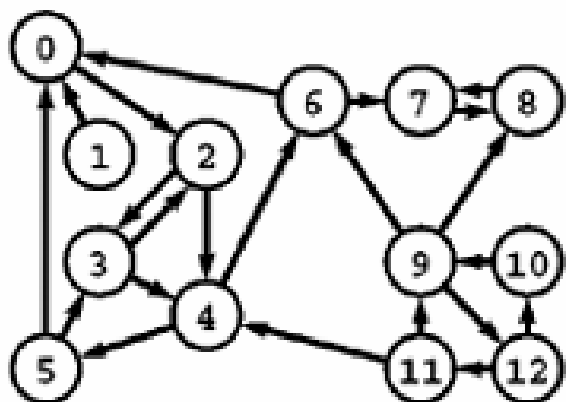
SCC的概念

- 有向图中, u 可达 v 不一定意味着 v 可达 u . 相互可达则属于同一个强连通分量(Strongly Connected Component, SCC)
- 有向图和它的转置的强连通分量相同
- 所有SCC构成一个DAG

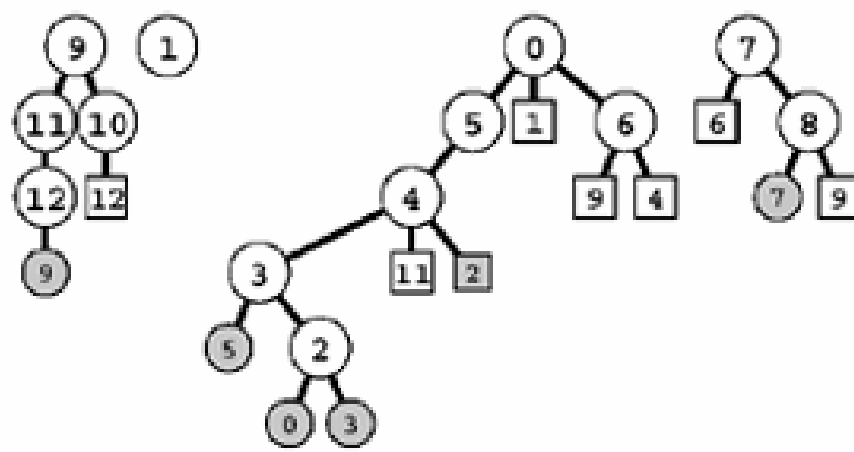
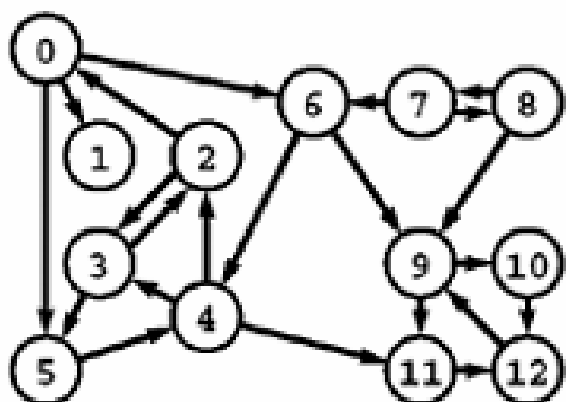


Kosaraju算法

- 算法步骤
 - 调用DFS(G), 计算出每个结点的 $f[u]$
 - 计算 G^T
 - 调用DFS(G^T), 在主循环中按照 $f[u]$ 递减的顺序执行DFS-VISIT, 则得到的每个DFS树恰好对应于一个SCC
- 运行时间: $O(n+m)$
- 算法示例: 先把 $f[u]$ 排序成 $postl$ 数组, 然而在 G^T 上DFS



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
postI	8	7	6	5	4	3	2	0	1	10	11	12	9



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
ld	2	1	2	2	2	2	2	3	3	0	0	0	0

Kosaraju算法的正确性

- 当按照 f 值排序以后, 第二次DFS是按照**SCC的拓扑顺序**进行(以后所指 $d[u]$ 和 $f[u]$ 都是第一次DFS所得到的值)
- 记 $d(C)$ 和 $f(C)$ 分别表示集合 U 所有元素的最早发现时间和最晚完成时间, 有如下定理:
- 定理: 对于两个SCC C 和 C' , 如果 C 到 C' 有边, 则 $f(C) > f(C')$
 - 情况一: $d(C) < d(C')$, 考虑 C 中第一个被发现的点 x , 则 C' 全为白色, 而 C 到 C' 有边, 故 x 到 C' 中每个点都有白色路径. 这样, C 和 C' 全是 x 的后代, 因此 $f(C) > f(C')$
 - 情况二: $d(C) > d(C')$. 由于从 C' 不可到达 C , 因此必须等 C' 全部访问完毕才能访问 C . 因此 $f(C) > f(C')$
- 推论: 对于两个SCC C 和 C' , 如果在 G^T 中 C 到 C' 有边, 则 $f(C) < f(C')$

Kosaraju算法的正确性

- 首先考虑 $f(C)$ 最大的强连通分量. 显然, 此次DFS将访问 C 的所有点, 问题是是否可能访问其他连通分量的点? 答案是否定的, 因为根据推论, 如果在 G^T 中 C 到另外某个 C' 存在边, 一定有 $f(C) < f(C')$, 因此第一棵DFS恰好包含 C . 由数学归纳法可知, 每次从当前强连通分量出发的边一定连到 f 值更大的强连通分量, 而它们是已经被遍历过的, 不会在DFS树形成多余结点

SCC图

- 把SCC看成点, 则DFS的同时可以得到SCC图. 在第二次DFS中, 每新开始一次DFS-VISIT, 即新找到一个SCC, 当前编号加1.
- DFS-VISIT某个SCC C 时, 如果出现了指向一个已访问过的SCC C' 的交叉边, 则在SCC图中设置边 (C', C) , 因为在转置图中存在 C 到 C' 的边

局限性

- SCC算法的简单历史
 - 第一个SCC算法: Tarjan 1972 (经典算法)
 - 80年代: 精美的Kosaraju算法 (后来发现和1972年苏联发现的算法本质相同)
 - 1999 Gabow在60年代的思想上提出了第三个线性算法
- 局限性: Kosaraju算法需要计算图的转置和两次DFS, 时间效率不如Tarjan算法和Gabow算法

基于DFS的SCC算法

- 结点放在栈S中
 - 当一个点结束后，它所在的SCC就访问完成了
 - 但是若任意点都可以输出SCC, 会引起重复
 - 我们把输出任务交给SCC中pre最小的一个
- 如何判断输出任务由谁完成呢？
 - 条件: 如果u或者u的后代存在一条反向边(w, v)到达u的祖先v, 那么u和父亲属于同一个SCC, 且由于 $\text{pre}[v] < \text{pre}[u]$, 任务不可能需要u完成
 - Tarjan算法: 使用LOW函数测试该条件
 - Gawbow算法: 使用另一个栈

Tarjan算法

- Tarjan算法: 定义辅助函数 $low[u]$ 为 u 及其的后代所能追溯到的最早(最先被发现)祖先点 v 的 $pre[v]$ 值, 则可以在计算 low 的同时完成SCC计算
- 检查完儿子和检查反向边时更新 low 函数, 交叉边可以通过特殊手段避免

LOW函数的计算

```
min = low[u] = pre[u] = cnt++; //初始为pre[u]
```

```
S.push(u);
```

```
for u的邻居v { //计算min
```

```
    if (pre[v] == -1) dfs-visit(v);
```

```
    if (low[v] < min) min = low[v];
```

```
}
```

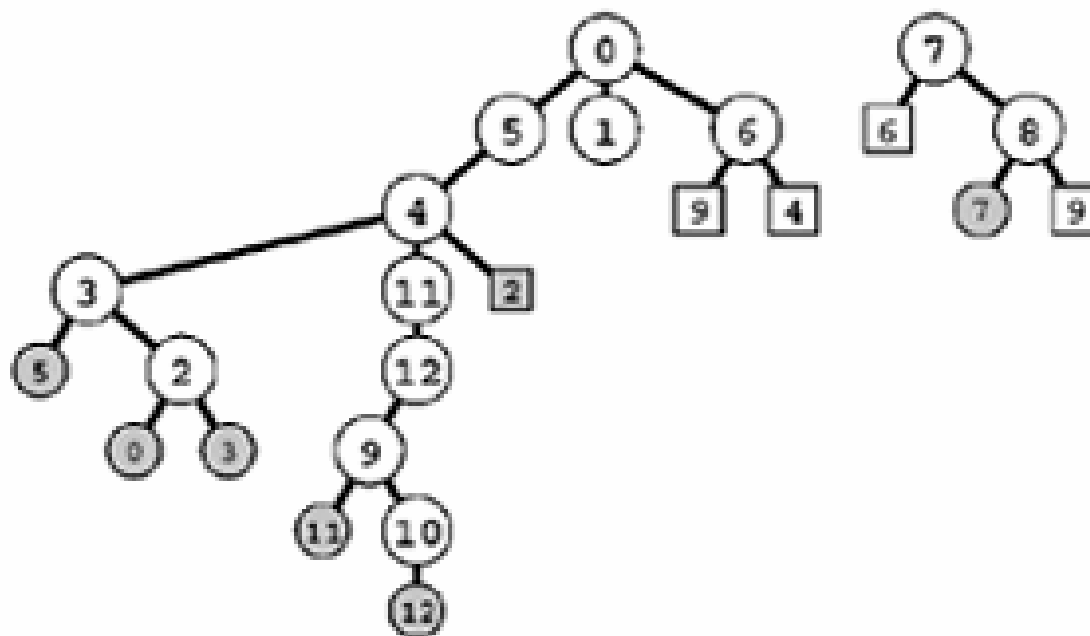
```
if (min < low[u]) { low[u] = min; return; } //任务不用u完成
```

```
do { id[v = S.pop()] = scnt; low[v] = n; } while (v != u);
```

```
scnt++;
```

- 注意: 输出**SCC**后需要设置**low**值均为最大值**n**以防止交叉边影响结果

LOW函数的计算



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
pre	0	9	4	3	2	1	10	11	12	7	8	5	6
low	0	9	0	0	0	0	0	11	11	5	6	5	5
id	2	1	2	2	2	2	2	3	3	0	0	0	0

Gabow算法

- **Gabow**算法使用另一个栈**P**保留当前路径中的结点, 发现反向边(**u,v**)后不断出栈, 只保留**v**
pre[u] = cnt++;
S.push(u); P.push(u);
For u的每个邻居v
 if (pre[v] == -1) dfs-visit(v);
 else if (id[v] == -1) while (pre[P.top()] > pre[v]) P.pop();
if (P.top() == u) P.pop(); else return;
do { id[v = S.pop()] = scnt; } while (v != u); scnt++;

Tarjan和Gabow算法过程

0-0	0	0
0-5	0 5	0 5
5-4	0 5 4	0 5 4
4-3	0 5 4 3	0 5 4 3
3-5	0 5 4 3	0 5
3-2	0 5 4 3 2	0 5 2
2-0	0 5 4 3 2	0
2-3	0 5 4 3 2	0
4-11	0 5 4 3 2 11	0 11
11-12	0 5 4 3 2 11 12	0 11 12
12-9	0 5 4 3 2 11 12 9	0 11 12 9
9-11	0 5 4 3 2 11 12 9	0 11
9-10	0 5 4 3 2 11 12 9 10	0 11 10
10-12	0 5 4 3 2 11 12 9 10	0 11
11	0 5 4 3 2	0
4-2	0 5 4 3 2	0
0-1	0 5 4 3 2 1	0 1
1	0 5 4 3 2	0
0-6	0 5 4 3 2 6	0 6
6-9	0 5 4 3 2 6	0 9
6-4	0 5 4 3 2 6	0
0		
7-7	7	7
7-6	7	7
7-8	7 8	7 8
8-7	7 8	7
8-9	7 8	7
7		

应用: 传递闭包

- 对于图**G**的任意一个结点**u**, **u**可达的结点集合称为**u**的传递闭包
- 无向图: **u**的传递闭包为和**u**处于同一连通分量的点集
- 有向图: 先求**SCC**图, 则**u**的传递闭包为**u**所处**SCC**和它的所有后代**SCC**中的结点

参考资料

- CLRS 22.5: Strongly connected components
- Algorithms in Java, Third Edition, 19.8: Strong Components in Digraphs

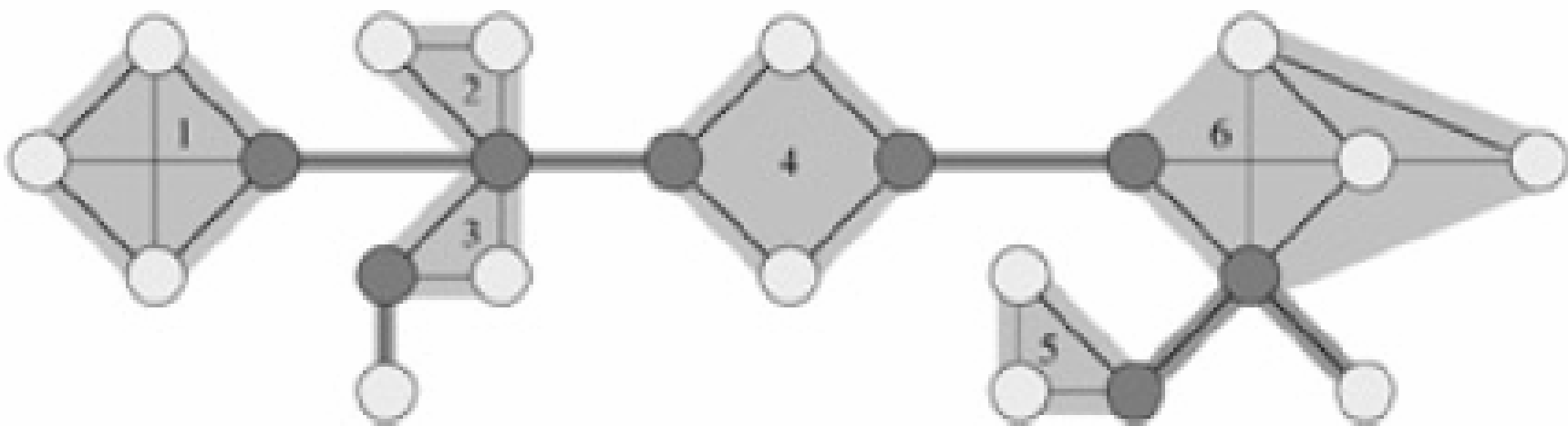
4 无向图：割顶、桥和双连通分量

4.1 割顶和桥

4.2 连通性和双连通分量

割顶和桥

- 对于无向连通图G
 - 割顶是去掉以后让图不连通的点
 - 桥是去掉以后让图不连通的边



无向图的LOW函数

- 定义辅助函数`low[u]`为`u`及其的后代所能追溯到的最早(最先被发现)祖先点`v`的`pre[v]`值
- 类似有向图的计算方式, 注意无向图只有**T**和**B**边

```
low[u] = pre[u] = cnt++;
```

```
for u的不等于u的邻居v{ //不考虑自环
```

```
    if (pre[v] == -1) { // 白色点
```

```
        dfs-visit(v);
```

```
        if (low[u] > low[v]) low[u] = low[v];
```

```
    } else
```

```
        if (low[u] > pre[v]) low[u] = pre[v];
```

```
}
```

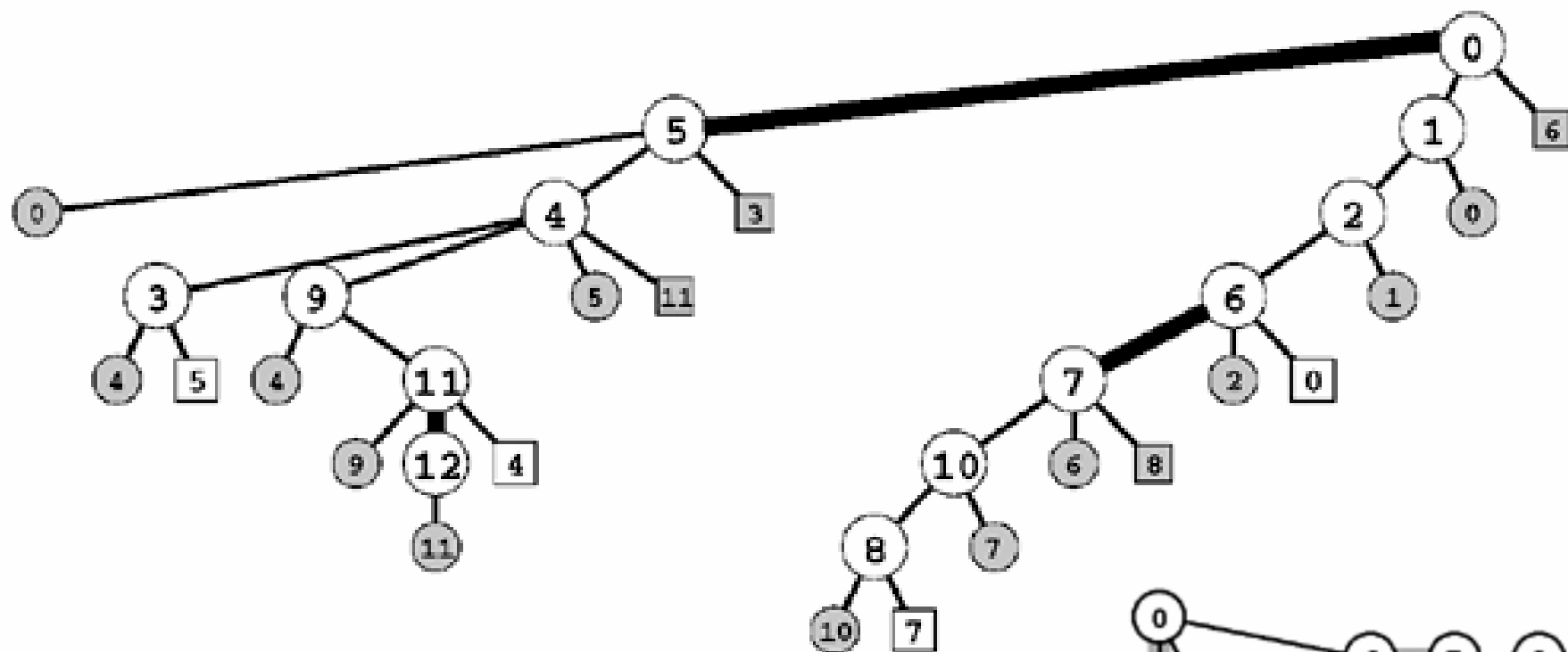
割顶的判定

- 在一棵DFS树中
 - 根root是割顶当且仅当它至少有两个儿子
 - 其他点v是割顶当且仅当它有一个儿子u, 从u或者u的后代出发没有指向v祖先(不含v)的B边, 则删除v以后u和v的父亲不连通, 故为割顶
- 割顶判定算法:
 - 对于DFS树根, 判断度数是否大于1
 - 对于其他点u, 如果不是根的直接儿子, 且 $LOW[u] \geq d[P[u]]$, 则它的父亲v=P[u]是割点

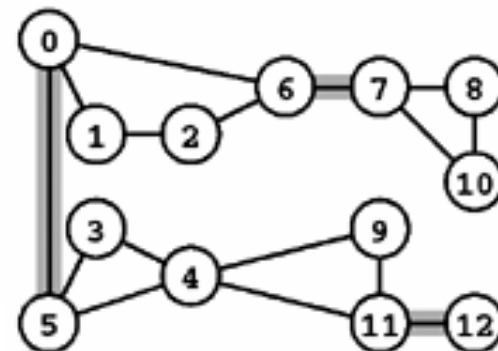
桥的判定

- 边 (u,v) 为桥当且仅当它不在任何一个简单回路中
- 发现T边 (u,v) 时若发现 v 和它的后代不存在一条连接 u 或其祖先的B边, 则删除 (u,v) 后 u 和 v 不连通, 因此 (u,v) 为桥
- 桥的判定算法: 发现T边 (u, v) 时若 $LOW[v] > d[u]$ (注意不能取等号), 则 (u,v) 为桥
- 实现: 用pre数组代替d数组, 取消f数组. 实际代码是测试若 $low[v] = pre[v]$ 则 (u,v) 是桥

桥判定举例



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
ord	0	7	8	3	2	1	9	10	12	4	11	5	6
low	0	0	0	1	1	1	0	10	10	2	10	2	6



参考资料

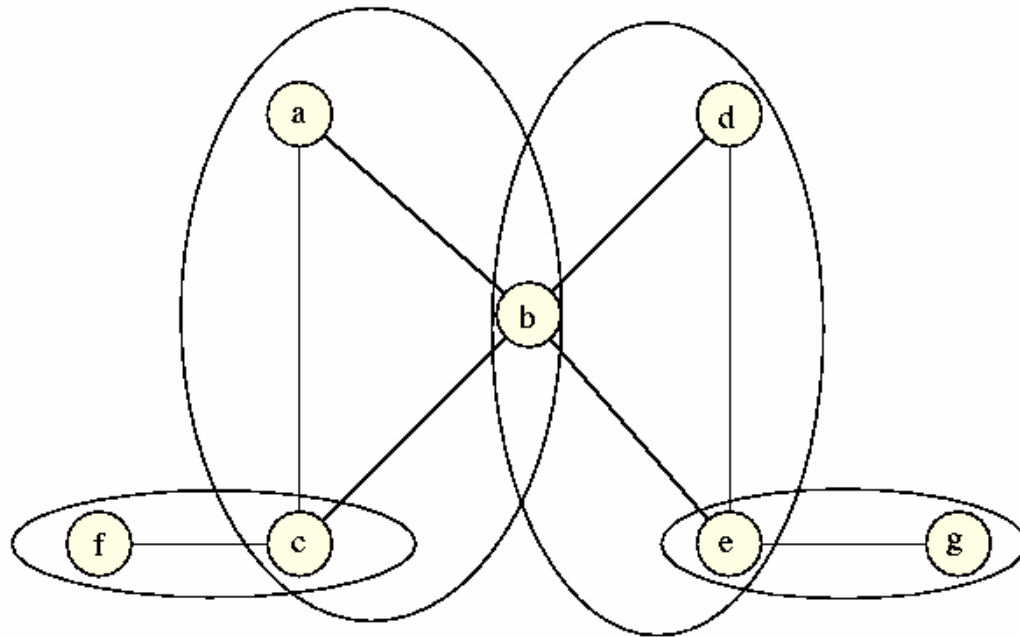
- Algorithms in Java, Third Edition, 18.6:
Separability and Biconnectivity

连通性定义

- 点连通度 (等价性: **Whitney**定理)
 - 定义1: 把图变非连通所需删除的最少点数
 - 1-连通: 一般连通
 - 2-连通: 双连通, 删除一个点后仍连通(无割顶)
 - 定义2: 任意两个点至少有 k 个不含相同结点的路(vertex-disjoint path).
- 边连通度 (等价性: **Menger**定理)
 - 定义1: 把图变非连通所需删除的最小边数
 - 定义2: 任意两个点至少有 k 个不含相同边的路(edge-disjoint path).

BCC

- 一个图的块(biconnected component, bcc)是双连通的极大子图
- 块间没有公共边, 以割顶相连



BCC的性质

- 性质1. 每条边都包含在某个**BCC**中. 证明: 对于 (u, v) , $\{u, v\}$ 是双连通的, 这是某**BCC**的一部分
- 性质2. 不同的两个**BCC**最多有一个公共结点, 此结点是原图的割顶
- 性质3. 不同的两个**BCC**不含公共边. 证明: 如果有相同边, 则含有两个公共结点.
- 根据性质2和性质3可知: **BCC**是**G**的边划分

BCC算法

- 对于点 v , 考虑 v 的父亲 u
 - u 是根, (u, v) 是新BCC的第一条边
 - 否则设 u 的父亲为 f . 若删除 u 后, v 和 f 不连通, 则 $\{f, u, v\}$ 不是双连通的, 因此 (u, v) 是新BCC的第一条边, 否则 (u, v) 和 (f, u) 处于同一个BCC中
- 实现: 可以用栈, 类似于SCC的Tarjan算法
- 注意: 自环没有编号, 因为在无向图中自环被忽略

收缩图

- 把每个**BCC**看成点**b**, 每个割顶**a**也看成点. 则**b**和**a**相连当且仅当**b**包含**a**. 这样得到的图叫**BCC**收缩图
- **BCC**收缩图是一棵树

其他算法

- 修改的**Gabow**算法可以计算无向图的桥、割顶、块和边连通分量
- 最大流可以用来计算任意图的点连通度和边连通度