

# 图 Graph

## 1 基本信息

### 1.1 图的介绍

#### 无向图

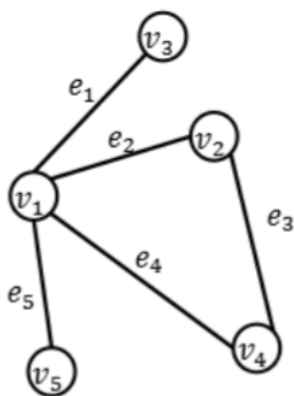
无向图是一对 $(V, E)$ ，其中：

- $V$ 是一组元素，每一个元素称为一个节点
- $E$ 是一组无序对 $\{u, v\}$ ，其中 $u$ 和 $v$ 都是节点

一个节点也可以称为一个顶点 (vertex)。我们称 $V$ 为图的顶点集或节点集，称 $E$ 为边集

无向图节点 $u$ 的**度 (degree)** 是指节点 $u$ 上连的边的数量

如图所示



$$V = \{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}$$

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

#### 有向图

有向图是一对 $(V, E)$ ，其中：

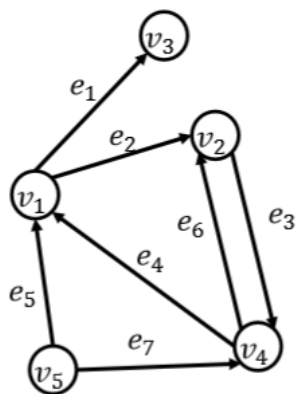
- $V$ 是一组元素，每一个元素称为一个节点
- $E$ 是一组有序对 $\{u, v\}$ ，其中 $u$ 和 $v$ 都是节点，我们说有一条从 $u$ 到 $v$ 的有向边

有向边 $(u, v)$ 是 $u$ 的一条出边， $v$ 的一条入边

据此， $v$ 是 $u$ 的一个出邻居， $u$ 是 $v$ 的入邻居

有向图中节点 $u$ 的**出度**是指节点 $u$ 的出边，节点 $u$ 的**入度**是指节点 $u$ 的入边

如图所示



$$V = \{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}$$

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

$$e_3 = \{v_2, v_4\}$$

$$e_6 = \{v_4, v_2\}$$

## 1.2 图的定义

设  $G = (V, E)$  是一个图

### 路径 Path

$G$  中的一条**路径**是指一系列节点  $(v_1, v_2, \dots, v_k)$  使得

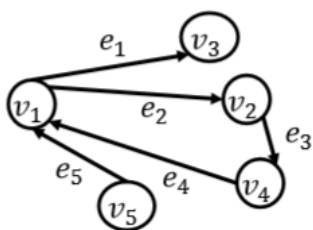
- 对于任何  $i \in [1, k]$  存在一条边在  $v_i$  和  $v_{i+1}$  之间

### 环 Cycle

$G$  中的一个**环**是一条路径  $(v_1, v_2, \dots, v_k)$  使得

- $k \geq 4$  且  $v_1 = v_k$

如图所示

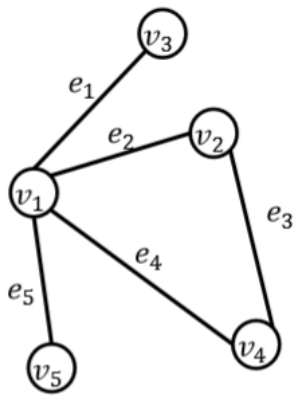


路径:  $(v_5, v_1, v_2, v_4)$

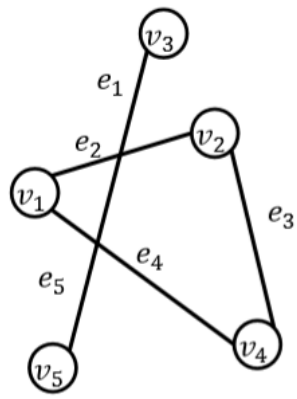
环:  $(v_1, v_2, v_4, v_1)$

### 连通图 Connected Graph——无向图

如果对于任意两个不同的顶点  $u$  和  $v$ ,  $G = (V, E)$  有一条从  $u$  到  $v$  的路径, 那么我们说无向图  $G = (V, E)$  是连通的



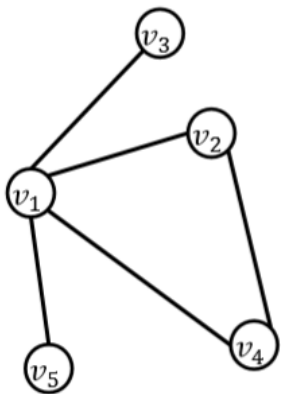
connected



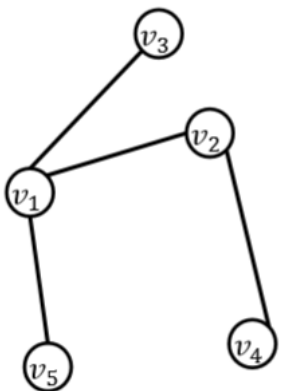
not connected

## 图、树、森林

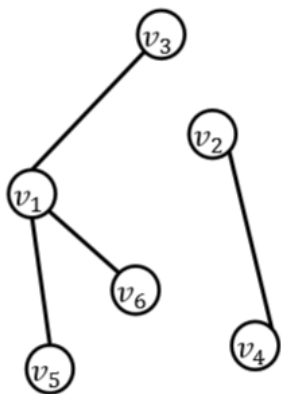
图 (Graph) : 一对点集和边集



树 (Tree) : 没有环的无向连通图



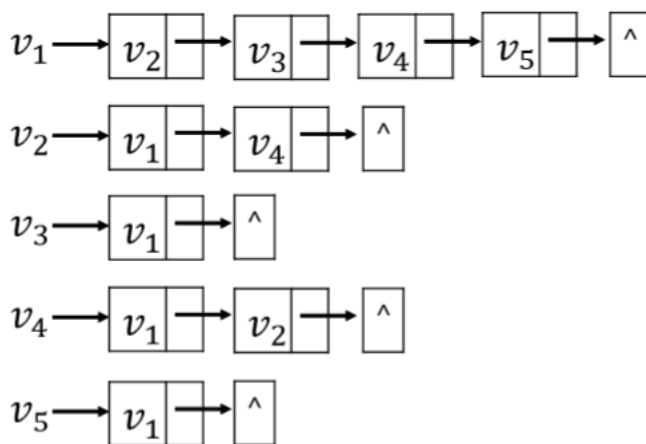
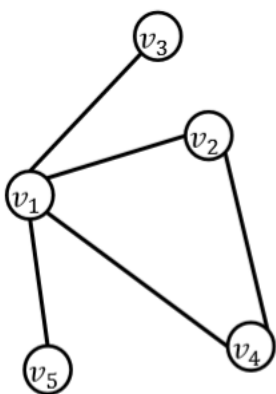
森林 (Forest) : 一些树的集合



### 1.3 图的表示

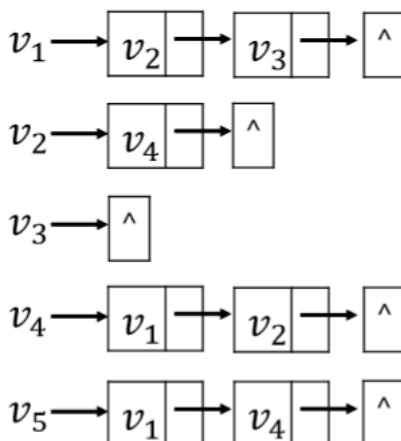
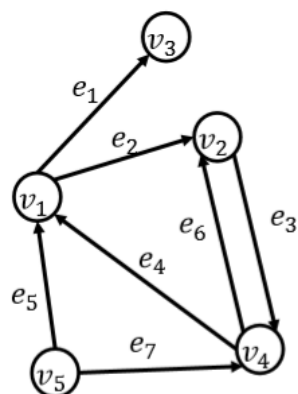
#### 邻接链表Adjacency List——无向图（空间： $O(|V| + |E|)$ ）

每个节点  $u \in V$  有连接一个链表，枚举所有与  $u$  相连的结点



#### 邻接链表Adjacency List——有向图（空间： $O(|V| + |E|)$ ）

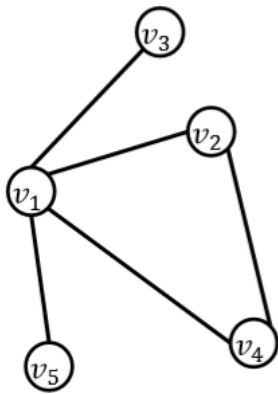
每个节点  $u \in V$  有连接一个链表，枚举所有  $u$  的出邻居



#### 邻接矩阵Adjacency Matrix——无向图（空间： $O(|V|^2)$ ）

一个  $|V| * |V|$  的矩阵  $A$ ，其中如果  $(u, v)$  是  $E$  的一条边，那么  $A[u, v] = 1$

$A$  一定是对称的

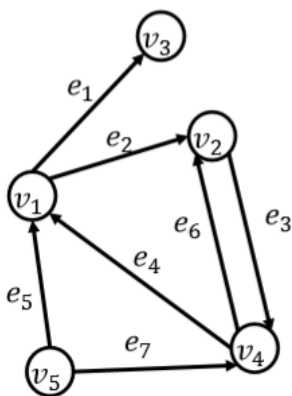


	$v_1$	$v_2$	$v_3$	$v_4$	$v_5$
$v_1$	0	1	1	1	1
$v_2$	1	0	0	1	0
$v_3$	1	0	0	0	0
$v_4$	1	1	0	0	0
$v_5$	1	0	0	0	0

## 邻接矩阵Adjacency Matrix——有向图 (空间: $O(|V|^2)$ )

一个  $|V| * |V|$  的矩阵  $A$ , 其中如果  $(u, v)$  属于  $E$  且是  $u$  的出边, 那么  $A[u, v] = 1$

$A$  不一定是对称的



	$v_1$	$v_2$	$v_3$	$v_4$	$v_5$
$v_1$	0	1	1	0	0
$v_2$	0	0	0	1	0
$v_3$	0	0	0	0	0
$v_4$	1	1	0	0	0
$v_5$	1	0	0	1	0

## 2 图的遍历

### 2.1 无边权最短路径介绍——有向图

让  $G(V, E)$  是一个有向图,  $G$  中的一条路径是指一系列节点  $(v_1, v_2, \dots, v_k)$  使得

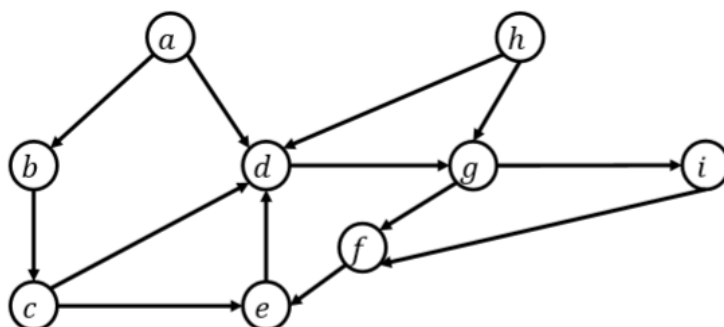
- 对于任何  $i \in [1, k]$  存在一条边从  $v_i$  到  $v_{i+1}$
- 有时候我们也记为  $v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow \dots \rightarrow v_k$

从  $v_1$  到  $v_k$  路径的长度为  $k - 1$

给定两个顶点  $u, v \in V$ , 从  $u$  到  $v$  的最短路径是从  $u$  到  $v$  的路径中长度最短的那一个

如果从  $u$  到  $v$  没有路径, 我们说  $u, v$  不可达

例



从 $a$ 到 $g$ 有几条路径

$a \rightarrow b \rightarrow c \rightarrow d \rightarrow g$

$a \rightarrow b \rightarrow c \rightarrow e \rightarrow d \rightarrow g$

$a \rightarrow d \rightarrow g$

其中

$a \rightarrow d \rightarrow g$ 是最短路径，长度为2

**注意**

从 $a$ 出发， $h$ 不可达

## 单源最短路径Single Source Shortest Path——有向图无边权

让 $G = (V, E)$ 是一个单位边权的有向图， $s$ 是 $V$ 中的一个节点

单源最短路径SSSP问题是找到 $s$ 与任何一个除了 $s$ 的节点之间的最短路径（除非不可达）

## 2.2 广度优先搜索BFS——SSSP问题——有向图无边权

**思路**

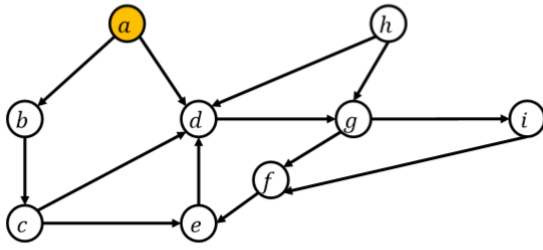
1. 将图中所有的节点都标识为**白色**（尚未访问），然后创建一个空的BFS树 $T$
2. 创建一个队列 $Q$ 将源节点 $s$ 入队，并将其标识为黄色（在队列中）
3. 使 $s$ 成为树 $T$ 的根
4. 重复5, 6, 7, 8直到 $Q$ 是空的
5. 离队 $Q$ 中第一个节点 $v$
6. 对于 $v$ 的每一个出邻居 $u$ ，如果仍表示为白色
7.     把 $u$ 入队 $Q$ ，把 $u$ 标识为黄色
8.     在BFS树中让 $u$ 成为 $v$ 的子节点
9. 把 $v$ 标识为红色（离队）

**伪代码——BFS**

```
1  Algorithm:BFS(Graph = (V,E), Node src)
2
3  Color all the Node in V WHITE
4  Create Queue Q
5  Create BFS Tree
6  src = tree.root
7  src.color = YELLOW
8  Q.enqueue(src)
9  while(Q is not empty)
10     v = Q.dequeue()
11     for(each out-neighbour u in v's outEdge)
12         if(u.color == WHITE)
13             Q.enqueue(u)
14             u.color = YELLOW
15             src.child.add(u)
16     v.color = RED
17
```

## 示例

- Suppose that source vertex is a.

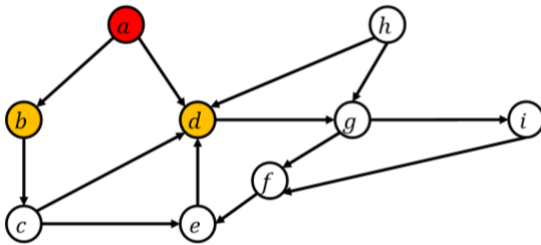


BFS tree

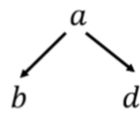
a

- $Q = (a)$

- After de-queuing a:

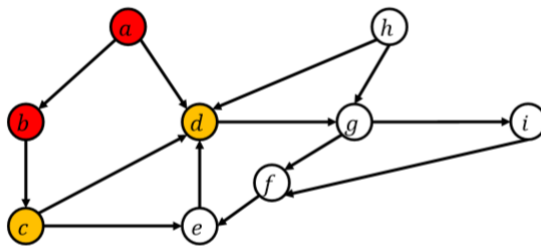


BFS tree

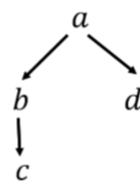


- $Q = (b, d)$

- After dequeuing b:

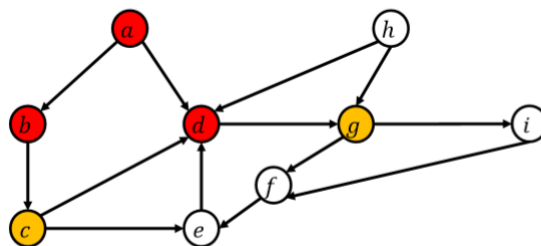


BFS tree

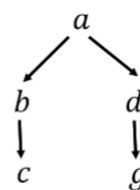


- $Q = (d, c)$

- After dequeuing d:

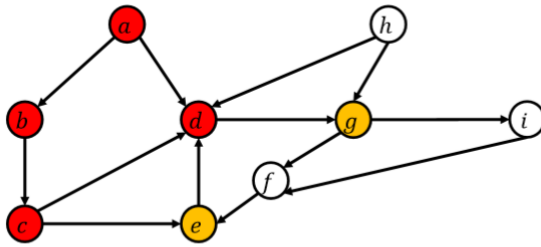


BFS tree

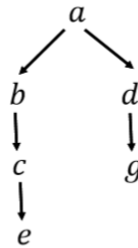


- $Q = (c, g)$

◆ After dequeuing c:



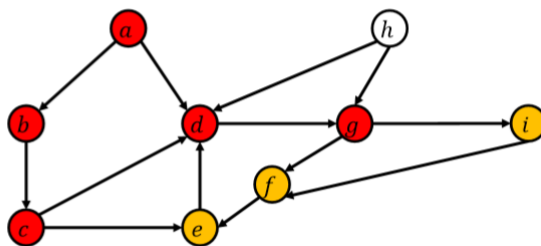
BFS tree



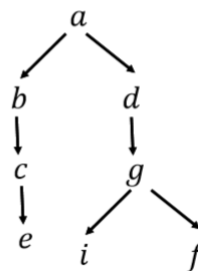
◆  $Q = (g, e)$

◆ d is not enqueue again as it is red now

◆ After dequeuing g:

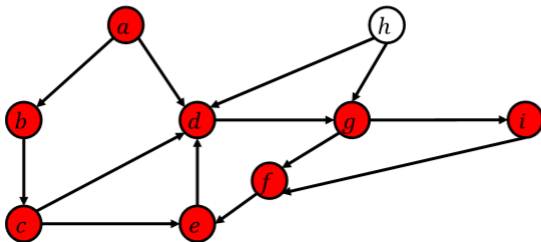


BFS tree

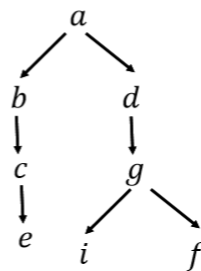


◆  $Q = (e, i, f)$

◆ After dequeuing e, i, f



BFS tree



◆  $Q = ()$

此时BFS结束，注意h仍然标识为白色，可以得到a不可到达h

## SSSP问题的解

从a到任意节点x的最短路径就是BFS树中从根a到任意一个节点的路径

## 时间复杂度分析——BFS ( $O(|V| + |E|)$ )

当一个节点v离队时，我们花 $O(1 + d^+(v))$ 的时间处理它，其中 $d^+(v)$ 是v的出度

每个节点只会入队和离队一次

所有的出度加起来有  $\sum_{i=1}^k d^+(v_i) = E$

因此BFS的时间复杂度为 $O(|V| + |E|)$



## 2.3 深度优先搜索DFS——SSSP问题——有向图无边权

### 介绍

DFS算法是一种非常强大的算法，能很好地解决几个经典问题

我们将看到这样一个问题：检测输入图是否包含环

DFS将会在 $O(|V| + |E|)$ 的时间内解决这个问题

能使用DFS解决的问题，基本都是最优解

与BFS一样，DFS算法也输出一棵树，称为DFS树

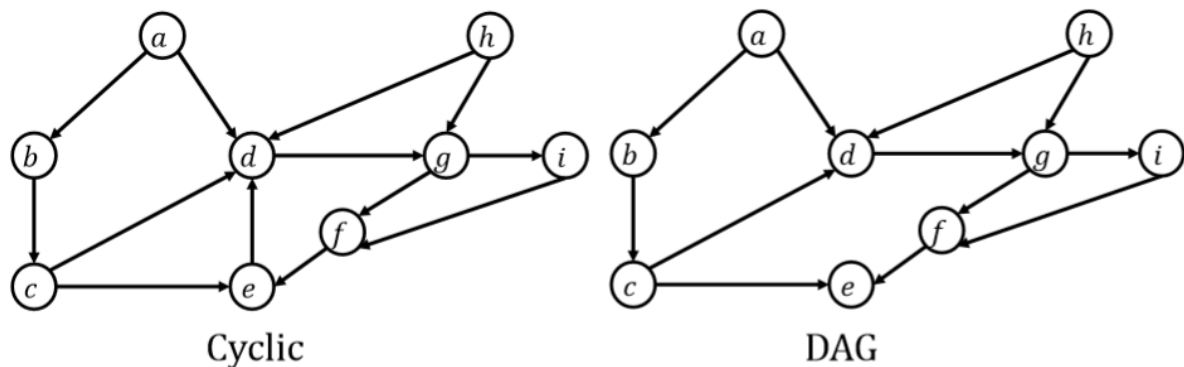
这棵树包含了关于输入图的重要信息，允许我们决定输入图是否有环

### 有向无环图DAG (Directed Acyclic Graph) 定义

如果一个有向图不包含环，我们称之为有向无环图(DAG)。否则G是有向有环图

DAG是计算机科学中非常重要的概念，如spark、tensorflow等

如图所示，左图为有向有环图，右图为DAG



### 思路

1. 将图中所有的节点都标识为白色（尚未访问），然后创建一个空的DFS树 $T$
2. 创建一个队列 $S$ ，随便挑一个节点 $v$ 压栈，并将其标识为黄色（在栈中）
3. 使 $v$ 成为树 $T$ 的根
4. 重复5, 6, 7, 8, 9, 10, 11直到 $S$ 是空的
5. 查看(peak) $S$ 中第一个节点 $v$ （先不出栈）
6. 对于 $v$ 的所有出邻居 $u$ ，判断是否还有标识为白色的出邻居
7. 如果查到了第一个白色的出邻居 $u$
8. 把 $u$ 压栈，并把它标识成黄色
9. 在DFS树中让 $u$ 成为 $v$ 的子节点
10. 如果任何一个出邻居都不是标识为白色的
11. 离队 $v$ ，把它标识为红色（离队）

### 注意

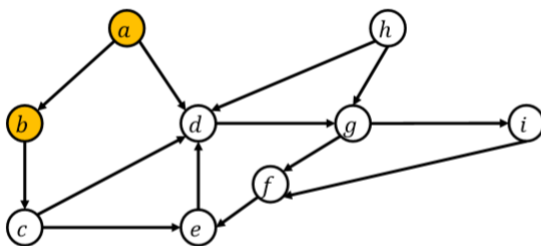
上述操作结束后，如果节点集合 $V$ 中还有其它节点是白色的，则从里面随便挑一个节点 $v$ ，继续按照上述方法构造一个新的DFS树

## 伪代码——DFS

```
1 Algorithm:DFS(Graph = (V,E))
2
3 Color all the Node in WHITE
4 Create Stack S
5 Create DFS Tree
6 Random pick one node v
7 v.color = YELLOW
8 tree.root = v
9
10 S.push(v)
11 while(S is not empty)
12     v = S.peak()
13     hasWhiteNeighbour = false
14     Node u
15     for(each out-neighbour u in v's outEdge)
16         if(u.color == WHITE)
17             hasWhiteNeighbour = true
18             u = thisNode
19     if(hasWhiteNeighbour = true)
20         S.push(u)
21         u.color = YELLOW
22         v.child = u
23     else if(hasWhiteNeighbour = false)
24         v = S.pop()
25         v.color = RED
26
```

### 示例

- ◆ Top of stack: a, which has white out-neighbors b, d.  
Suppose we access b first. Push b into S

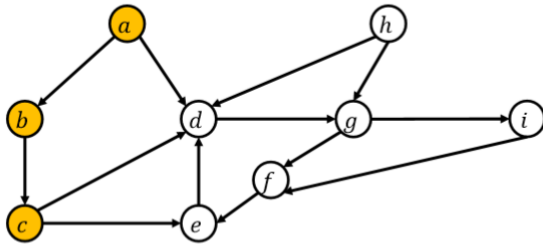


DFS tree

a  
↓  
b

- ◆ S = (a, b).

- ◆ Top of stack: b, which has white out-neighbors c. Push c into S

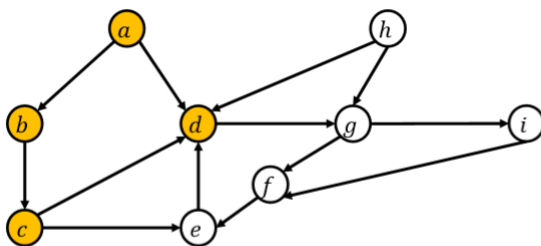


DFS tree

a  
↓  
b  
↓  
c

- ◆  $S = (a, b, c)$ .

- ◆ Top of stack: c, which has white out-neighbors d and e. Suppose we access d first. Push d into S

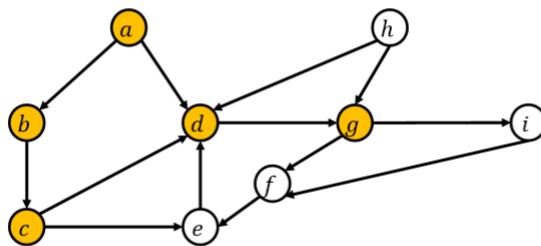


DFS tree

a  
↓  
b  
↓  
c  
↓  
d

- ◆  $S = (a, b, c, d)$ .

- ◆ Top of stack: d, which has white out-neighbors g. Push g into S

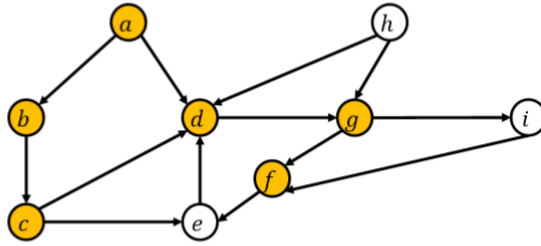


DFS tree

a  
↓  
b  
↓  
c  
↓  
d  
↓  
g

- ◆  $S = (a, b, c, d, g)$ .

- Top of stack: g, which has white out-neighbors f and i. Suppose we access f first. Push f into S

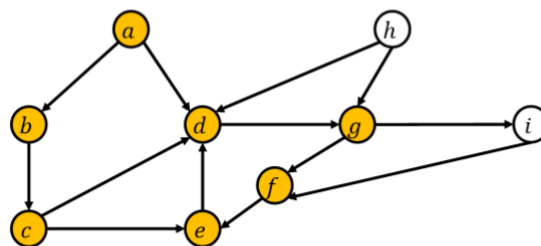


DFS tree

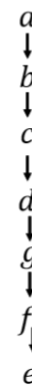


- $S = (a, b, c, d, g, f)$ .

- Top of stack: f, which has white out-neighbors e. Push e into S

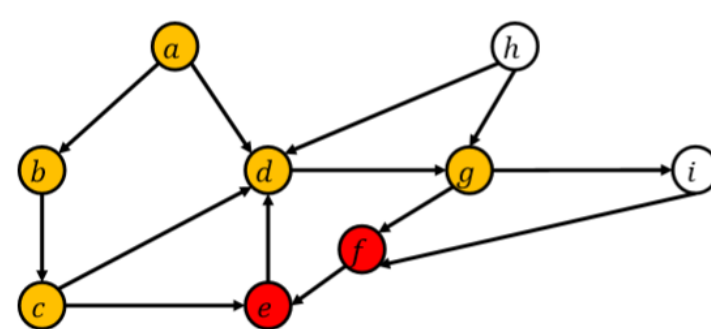


DFS tree

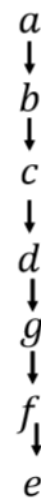


- $S = (a, b, c, d, g, f, e)$ .

- Top of stack: e, e has no white out-neighbors. So pop it from S, and color it red. Similarly for f.

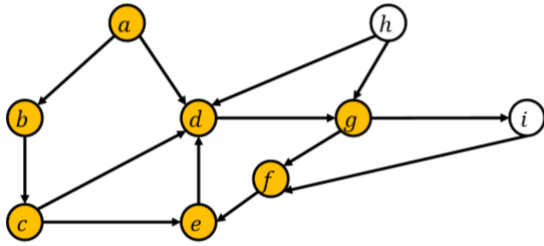


DFS tree



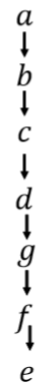
- $S = (a, b, c, d, g)$ .

- ◆ Top of stack: f, which has white out-neighbors e. Push e into S

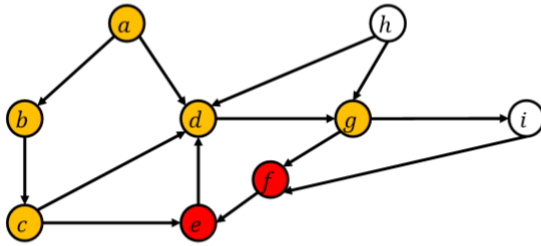


- ◆  $S = (a, b, c, d, g, f, e)$ .

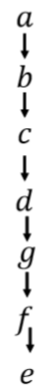
DFS tree



- Top of stack: e, e has no white out-neighbors. So pop it from S, and color it red. Similarly for s.

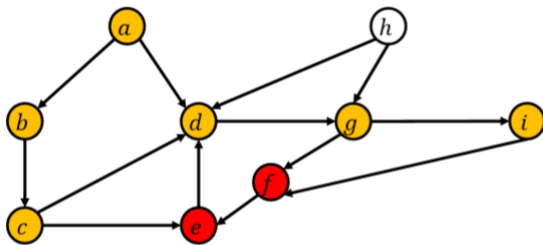


DFS tree

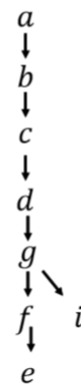


- $S = \{a, b, c, d, g\}$ .

- Top of stack: g, which still has white out-neighbors i. Push i into S



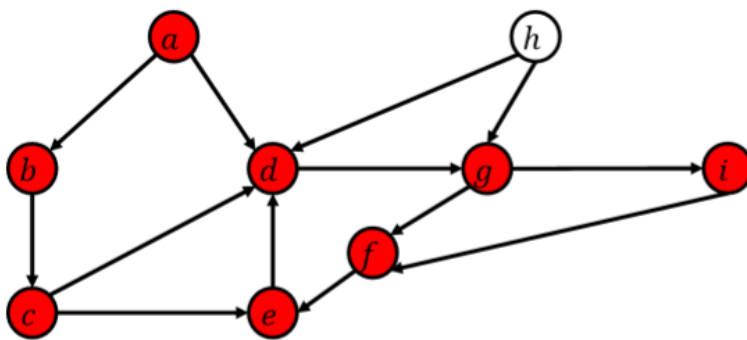
DFS tree



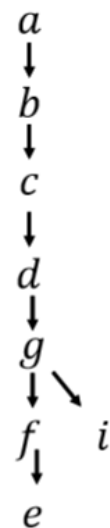
- $S = \{a, b, c, d, g, i\}$ .

- After popping i, g, d, c, b, a

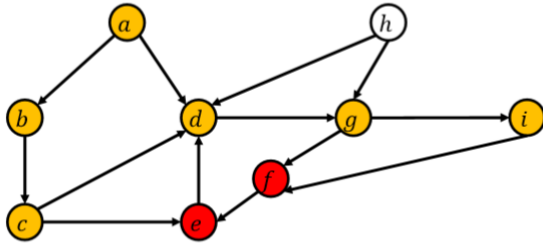
DFS tree



- $S = \emptyset$ .

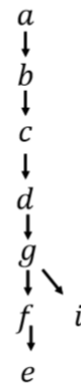


- ◆ Top of stack: g, which still has white out-neighbors i.  
Push i into S

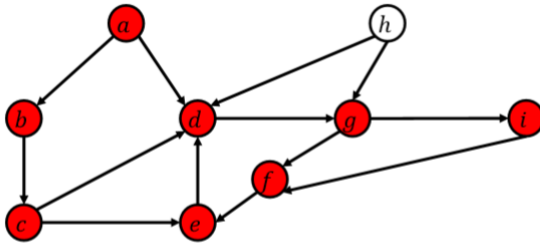


- ◆  $S = (a, b, c, d, g, i)$ .

DFS tree

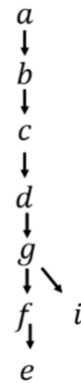


- ◆ After popping i, g, d, c, b, a

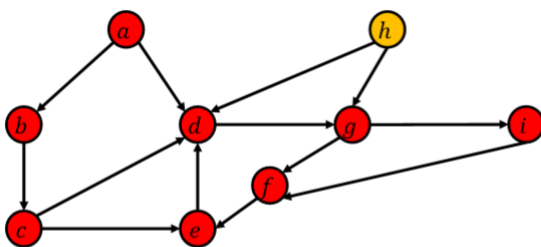


- ◆  $S = ()$ .

DFS tree

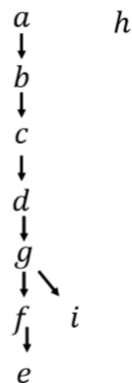


- ◆ Now there is still a white vertex h. So we perform another DFS starting from h

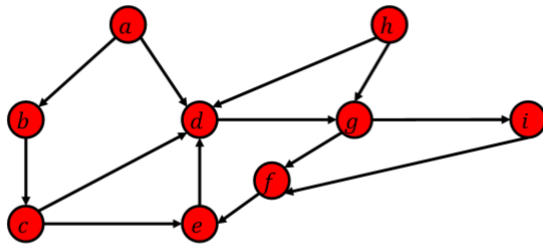


- ◆  $S = (h)$ .

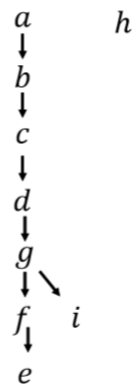
DFS forest



◆ Pop h. The end.



DFS forest



◆  $S = ()$ .

◆ Note that we have created a DFS-forest, Which consists of 2 DFS-trees.

## 时间复杂度分析——DFS ( $O(|V| + |E|)$ )

当一个节点 $v$ 出栈时，我们花 $O(1 + d^+(v))$ 的时间处理它，其中 $d^+(v)$ 是 $v$ 的出度

每个节点只会压栈和出栈一次

所有的出度加起来有  $\sum_{i=1}^k d^+(v_i) = E$

因此DFS的时间复杂度为 $O(|V| + |E|)$

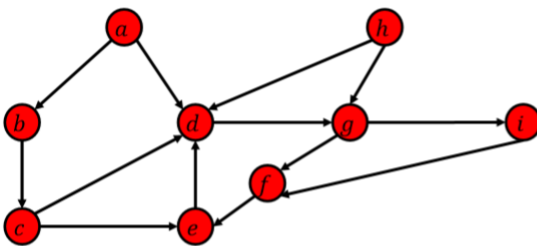
## 有向图是否有环的判断思路—— $O(|V| + |E|)$

假设我们已经跑完了DFS，得到了DFS森林 $T$

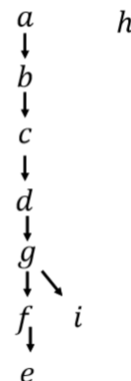
设 $(u, v)$ 为 $G$ 中的一条边（记住这条边是从 $u$ 指向 $v$ 的）

它可以分为

- 前向边Forward edge:  $u$ 是 $v$ 的祖先
- 后向边Backward edge:  $u$ 是 $v$ 的后代
- 交叉边Cross edge: 不是上述两种情况的（在树的同一层，在不同的树）



DFS Forest



◆ Forward edge:

◆  $(a,b), (a,d), (b,c), (c,d), (c,e), (d,g), (g,f), (g,i), (f,e)$

◆ Backward edge:  $(e,d)$

◆ Cross edge:  $(i,f), (h,d), (h,g)$

如何通过 $O(1)$ 代价确定每条边 $(u,v)$ 的类型？

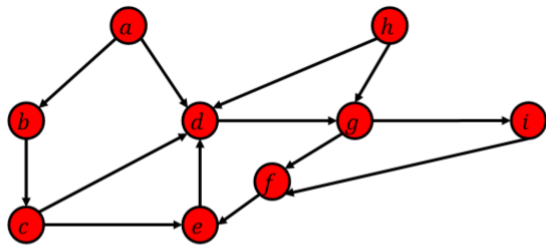
维护计数器 $c$ ，它最初是0，每次在栈上执行push或pop操作时，我们将 $c$ 加1

对于每个节点 $v$ ，定义

- 它的发现时间 $d\text{-tm}(v)$ 是 $v$ 压栈之后 $c$ 的值

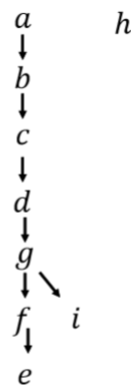


- 它的结束时间  $f\text{-tm}(v)$  是  $v$  出栈之后  $c$  的值
- 定义  $I(v) = [d\text{-time}(v), f\text{-tm}(v)]$



- ◆  $I(a)=[1,16], I(b)=[2,15], I(c)=[3,14]$
- ◆  $I(d)=[4,13], I(g)=[5,12], I(f)=[6,9]$
- ◆  $I(e)=[7,8], I(i)=[10,11], I(h)=[17,18]$

### DFS Forest



### 括号定理

- 如果  $u$  是  $v$  在  $T$  的 DFS-tree 中的祖先, 那么  $I(u)$  包含  $I(v)$
- 如果  $u$  是  $v$  在  $T$  的 DFS-tree 中的后代, 那么  $I(u)$  就包含在  $I(v)$  中
- 否则,  $I(u)$  和  $I(v)$  是不相交的

### 括号定理的证明

运用到栈先进后出 FIFO 的特点

### 有向图是否有环

设  $T$  为任意的 DFS 森林

$G$  包含一个环的条件当且仅当存在关于  $T$  的后向边

如果没有找到后向, 则判定  $G$  为 DAG

## 2.4 拓扑排序——DAG——使用DFS解

### 拓扑排序定义

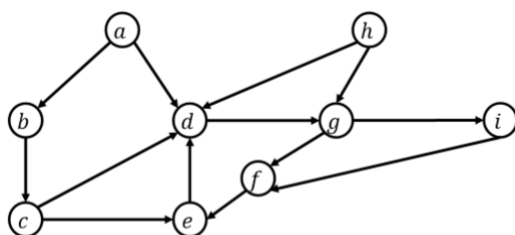
设  $G = (V, E)$  是有向无环图 DAG

$G$  的拓扑顺序是  $V$  中的顶点的顺序, 使得对于任何边  $(u, v)$ , 它必须在顺序上保持  $u$  在  $v$  之前

拓扑排序不唯一

每一个 DAG 都有自己的拓扑排序

如图所示



两种可能的拓扑排序

- $h, a, b, c, d, g, i, f, e$

- a, h, b, c, d, g, i, f, e

## 思路

创建一个空列表\$L\$

在G上运行DFS，每当节点\$v\$变成红色时（即从出栈时），将它添加到\$L\$

输出与\$L\$相反的顺序

## 时间复杂度分析——拓扑排序 ( $O(|V| + |E|)$ )

很明显，因为它只是在拓扑排序中增加了一小部分，总体时间复杂度不变

## 3 有边权最短路径算法Shortest Path Algorithm(SP)

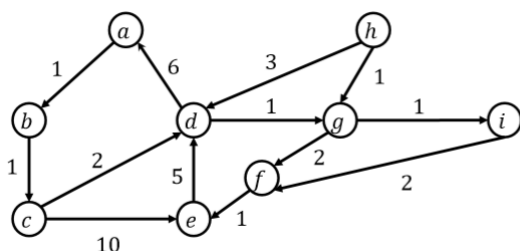
### 3.1 带边权图定义——有向图有边权

设 $G = (V, E)$ 是有向图，设 $w$ 是将 $E$ 中的每条边映射为正整数的函数。

具体来说,对于每个 $e \in E, w(e)$ 是一个正整数，我们称之为 $e$ 的边权

有向带边权图定义为一对 $(G, w)$

如图所示



### 3.2 最短路径——有向图有边权

考虑一个由有向图 $G=(V,E)$ 和函数 $w$ 定义的有向带边权图

考虑 $G$ 中的一个路径 $(v_1, v_2), (v_2, v_3), \dots, (v_l, v_{l+1})$ 对于一些整数 $l \geq 1$ 我们定义路径的长度为

$$\sum_{i=1}^l w(v_i, v_{i+1})$$

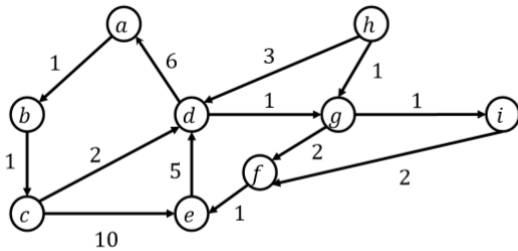
给两个顶点 $u, v \in V$ ,从 $u$ 到 $v$ 的最短路径是从所有 $u$ 到 $v$ 的路径中长度最短的那一个

如果 $u$ 不能到达 $v$ ，那么 $u$ 到 $v$ 的最短路径是 $\infty$

## 性质

如果 $v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow \dots \rightarrow v_{l+1}$ 是从 $v_1$ 到 $v_{l+1}$ 的最短路径，那么对于任何 $i$ 和 $j$ 满足 $1 \leq i \leq j \leq l+1$ ， $v_i \rightarrow v_{i+1} \rightarrow \dots \rightarrow v_j$ 是从 $v_i$ 到 $v_j$ 的最短路径

## 例



$c \rightarrow e$  的长度是10

$c \rightarrow d \rightarrow g \rightarrow f \rightarrow e$  的长度是6

第二条路线是最短路径

## 3.3 Dijkstra 算法

### 引入

利用子序列属性，我们的算法将生成一棵最短路径树，它编码了从源顶点  $s$  开始的所有最短路径

对每个节点  $v \in V$ ，我们将保持一个值  $\text{dist}(v)$  表示到目前位置从  $s$  到的到  $v$  的最短路径

在算法的最后，我们将确保每个  $\text{dist}(v)$  都等于从  $s$  到  $v$  的精确最短路径

我们算法的核心操作是动态规划，给定一条边  $(u, v)$

- 如果  $\text{dist}(v) < \text{dist}(u) + w(u, v)$  什么都不做
- 否则， $\text{dist}(v) = \text{dist}(u) + w(u, v)$

### 思路

1. 初始化建立数组  $\text{parent}(v) = \text{null}$
2. 初始化建立数组  $\text{dist}(v) = \infty$
3. 源节点  $s$  的  $\text{dist}(s) = 0$
4. 建立集合  $S$ ，初始化存放所有的节点
5. 重复操作直到  $S$  为空
6. 从  $S$  中找到  $\text{dist}(u)$  最小的顶点  $u$
7. 对于  $u$  的每一条出边
8. 如果  $\text{dist}(v) > \text{dist}(u) + w(u, v)$
9. 设置  $\text{dist}(v) = \text{dist}(u) + w(u, v)$

### 伪代码——Dijkstra

```

1  Algorithm:Dijkstra(Graph = (V,E),Node src)
2
3  Create parent[V.len], each element = null
4  Create dist[V.len], each element = ∞
5  Create set S = V
6  dist[src] = 0
7
8  while(S is not empty)
9      u = the Node which has the min dist in S
10     S.remove(u)
11     for(each out-neighbour v in u's outEdge)
12         if(dist[v] > dist[u] + w[u][v])
13             dist[v] = dist[u] + w[u][v]
14

```

## 4 最小生成树Minimum Spanning Tree(MST)

### 4.1 带边权图定义——无向图有边权

设  $G = (V, E)$  是无向图，设  $w$  是将  $E$  中的每条边映射为正整数的函数

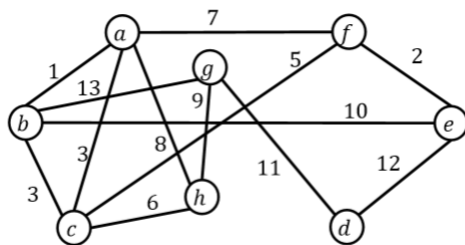
具体来说,对于每个  $e \in E, w(e)$  是一个正整数，我们称之为  $e$  的边权

无向带边权图定义为一对  $(G, w)$

我们将  $G$  中顶点  $u$  和  $v$  之间的边表示为  $\{u, v\}$ ，而不是  $(u, v)$ ，以强调  $u, v$  的顺序无关紧要

我们认为  $G$  是连通的，即  $V$  中的任意两个顶点之间存在一条路径

例



### 4.2 生成树定义

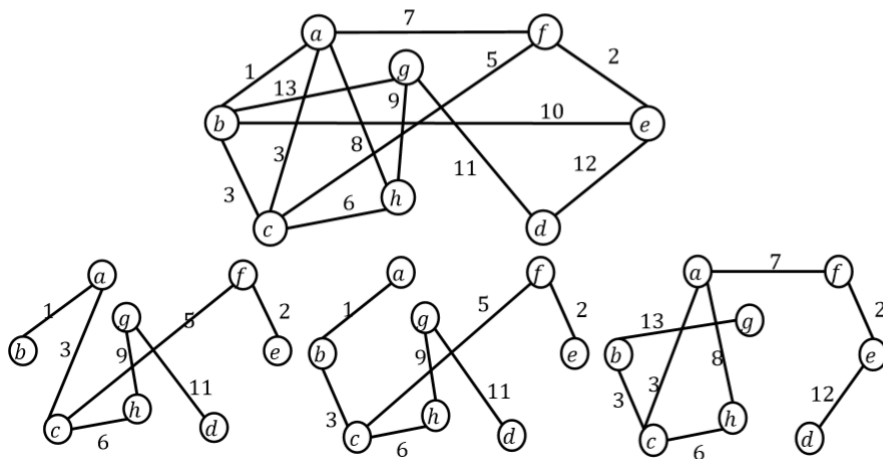
记住树被定义为没有环的连通无向图

给定  $G = (V, E)$  的连通无向带边权图  $(G, w)$ ，生成树  $T$  是满足以下条件的树

- $T$  包含  $V$  的所有节点
- $T$  中的所有边都属于  $G$

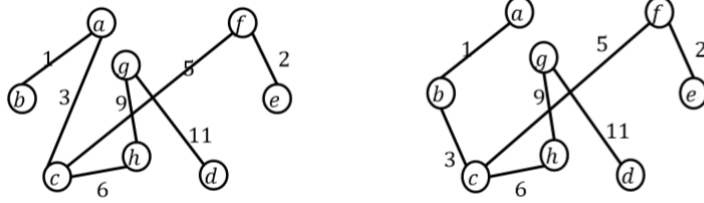
$T$  的代价 (cost) 定义为  $T$  中所有边权之和(注意  $T$  必须有  $|V|-1$  条边)

例



## 最小生成树

代价最小的生成树



### 4.3 Prim算法——解最小生成树

代码

```
1 //最小生成树
2 class SpanningTree {
3
4     ArrayList<Edge> edges;//所有的边的集合
5     ArrayList<Node> nodes;//所有的点的集合
6     int totalCost = 0;//最小生成树的总cost
7
8
9     Set<Node> S = new HashSet<>();//已经在最小生成树里面的节点
10    Edge lightExtensionEdge;//当前最短的出边
11
12
13    //最小可拓展边 -> 用最小堆实现
14    PriorityQueue<Edge> best_Ext = new PriorityQueue<>(new Comparator<Edge>
15    () {
16        @Override
17        public int compare(Edge o1, Edge o2) {
18            return o1.weight - o2.weight;
19        }
20    });
21
22    /**
23     * @param edges          边哈希集合
24     * @param nodes          节点哈希集合
25     * @param smallestweightEdge 最小的边权 -> 用于初始化
26     */
27    public SpanningTree(ArrayList<Edge> edges, ArrayList<Node> nodes, Edge
28    smallestweightEdge) {
29        this.edges = edges;
30        this.nodes = nodes;
31
32        lightExtensionEdge = smallestweightEdge;
33        lightExtensionEdge.color = Color.RED; //已经加入
34        lightExtensionEdge.u.color = Color.RED; //已经加入
35        lightExtensionEdge.v.color = Color.RED; //已经加入
36        S.add(lightExtensionEdge.u);
37        S.add(lightExtensionEdge.v);
38        totalCost += lightExtensionEdge.weight;
39    }
40}
```

```

40 //最小生成树的代价
41 public int treeCost() {
42     return totalCost;
43 }
44
45
46 public void Span() {
47     while (S.size() != nodes.size()) {
48         Node u = lightExtensionEdge.u;
49         Node v = lightExtensionEdge.v;
50
51         //加入当前u和v没有访问的所有边
52         for (int i = 0; i < u.edges.size(); i++) {
53             if( (u.edges.get(i).color != Color.RED) ){
54                 best_Ext.add(u.edges.get(i));
55             }
56         }
57
58         for (int i = 0; i < v.edges.size(); i++) {
59             if( (v.edges.get(i).color != Color.RED)){
60                 best_Ext.add(v.edges.get(i));
61             }
62         }
63
64         //如果最小堆中弹出来的边的两个Node在Set中都有了的话，就不要这个边了，直到
        有一个Node不在Set里面
65         while(true){
66             Edge edge = best_Ext.poll();
67             if(!S.contains(edge.v) || !S.contains(edge.u)){
68                 lightExtensionEdge = edge;
69                 break;
70             }
71         }
72
73         totalCost += lightExtensionEdge.weight;
74         lightExtensionEdge.color = Color.RED;
75         u = lightExtensionEdge.u;
76         v = lightExtensionEdge.v;
77         S.add(u);
78         S.add(v);
79         u.color = Color.RED;
80         v.color = Color.RED;
81     }
82 }
83 }
84
85 class Node {
86     ArrayList<Edge> edges = new ArrayList<>();//邻接矩阵，无向图的边
87     int index;//编号
88     Color color = Color.WHITE;//初始尚未访问
89
90     public Node(int index) {
91         this.index = index;
92     }
93
94
95 }
96

```

```

97 //无向图的边
98 class Edge {
99     Node u;
100    Node v;
101    int weight;
102    Color color = Color.WHITE;//边是否已经加入Spanning Tree
103
104    public Edge(Node u, Node v, int weight) {
105        this.u = u;
106        this.v = v;
107        this.weight = weight;
108    }
109
110 }
111
112 enum color {
113     RED, WHITE;
114 }

```

## ⚡时间复杂度分析——Prim ( $O((|V|+|E|) \log |V|)$ )

使用斐波那契堆，在本课程中不会讲到，我们可以把运行时间提高到 $O(|V| \log |V| + |E|)$