

第八章 图

线性结构：唯一前驱，唯一后继，线性关系

树形结构：唯一前驱，多个后继，层状关系

图形结构：多对多、任意，网状关系

图应用广泛：网络布设，航线管理，交通管理，语言学等。

图是更复杂的非线性结构。

基本内容：

□ 基本概念（逻辑）

□ 存储表示

- 邻接矩阵
- 邻接表

□ 图的运算

- 图的周游（遍历）
深度优先、广度优先
- 最小生成树
- 最短路径

□ 拓扑排序

□ 关键路径

8.1 基本概念

1. 图的定义

$G=(V, E)$, V – 顶点集合, E – 边 (v_i, v_j) 或弧 $\langle v_i, v_j \rangle$ 集合

2. 弧与边

$\langle v_i, v_j \rangle$ 为有序对（弧）， $\langle v_i, v_j \rangle$ 与 $\langle v_j, v_i \rangle$ 不同

(v_i, v_j) 为无序对（边）， (v_i, v_j) 与 (v_j, v_i) 相同

3. 有向图与无向图

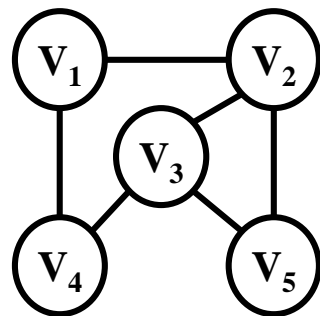
有向图： 顶点+弧； **无向图：** 顶点+边。

4. 完全图

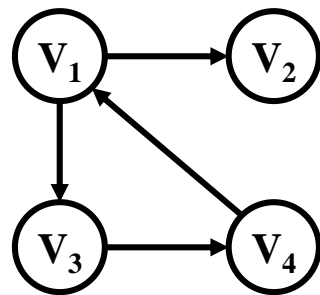
任意一对顶点间都有边（弧）相连

无向完全图： $n(n-1)/2$ 条边, C_n^2

有向完全图： $n(n-1)$ 条弧, $2 \times C_n^2$



无向图



有向图

5. 顶点的度：与顶点相关联的边（弧）数， $D(v)$

有向图中：入度 $ID(v)$ +出度 $OD(v) = D(v)$

顶点数 n ，边（弧）数 e 和顶点度有如下关系：

$$e = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n D(v_i) \quad \text{每条边（弧）涉及两个顶点。}$$

6. 子图

设有图 $G=(V, E)$ 和 $G'=(V', E')$ ，如果 V' 是 V 的子集， E' 是 E 的子集，则称 G' 是 G 的子图。

7. 路径与简单路径

路径：在图中从顶点 v 到顶点 v' 所经过的所有顶点的序列

路径长度：路径上边（弧）数目

简单路径：序列中顶点不重复出现的路径

8. 环（回路）与简单环（回路）

回路或环：第一个顶点和最后一个顶点相同的路径。

简单回路或环：除第一个和最后一个顶点，其余顶点不重复出现的路径。

9. 有根图

有向图中，若存在一顶点 v ，从该顶点到图中其它顶点都有路径，则称此有向图为有根图， v 称为**图的根**。

10. 连通、连通图、连通分量（无向图）

在无向图中，如果从 v 到 v' 存在路径，则称 v 和 v' 是**连通**的。

无向图 G 中如果任意两个顶点 v_i 、 v_j 之间都是连通的，则称图 G 是**连通图**。

无向图中的极大连通子图称为**连通分量**（可有多多个）。

11. 强连通图、强连通分量[有向图]

在有向图 G 中，如果对于每一对 $v_i, v_j \in V, v_i \neq v_j$ ，从 v_i 到 v_j 和从 v_j 到 v_i 都存在路径，则称 G 是**强连通图**。

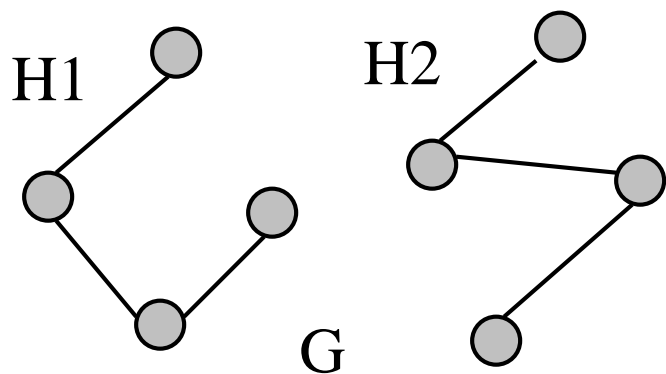
有向图中的极大强连通子图称为**强连通分量**。

12. 带权图与网络

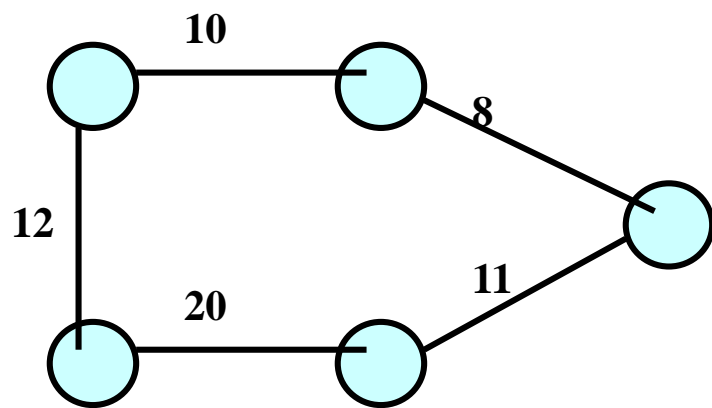
带权图：图的每条边（弧）都赋上一个权值；

网络：带权的连通图（强连通图）。

G 的两个强连通分量



G 有两个连通分量



网络示例

13. 连通图的生成树

是连通图的一个极小连通子图，它含有图中的全部 n 个顶点，
但只有足以构成一棵树的 $n-1$ 条边。

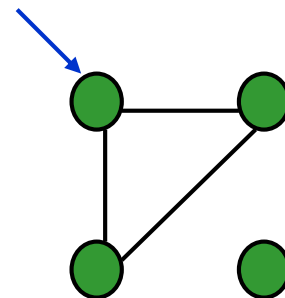
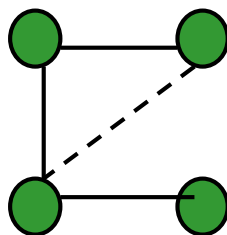
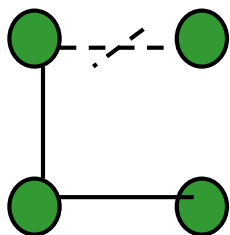
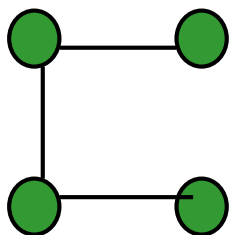
如在一棵生成树中增加一条边，则必定构成环；

如在一棵生成树中去掉一条边，则连通图变为不连通的；

顶点数为 n ，边数小于 $n-1$ 的无向图必定是不连通的；

顶点数为 n ，边数大于 $n-1$ 的无向图必定存在环；

顶点数为 n ，边数为 $n-1$ 的无向图不一定是生成树。



图的基本运算：

- 创建空图；
- 判空；
- 销毁，释放空间；
- 找第一个顶点；
- 找下一个顶点；
- 查找；
- 增加一个新的顶点；
- 删除一个顶点；
- 增加一条边（或弧）；
- 删除一条边（或弧）；
- 判断某两个顶点间是否存在边（或弧）；
- 找与某个顶点相邻的下一个顶点；
- 找与某个顶点相邻，相对于另一个顶点的下一个相邻顶点
[下一条边（或弧）]。

8.2 存储表示

1. 邻接矩阵表示法:

一个顶点信息表 + 一个顶点关系矩阵

顶点信息表: 顺序表 $vexs[n]$ 存储;

顶点关系矩阵: n 阶方阵

$A[i,j] = 1$ 若 (v_i, v_j) 或 $\langle v_i, v_j \rangle$ 是图的边或弧

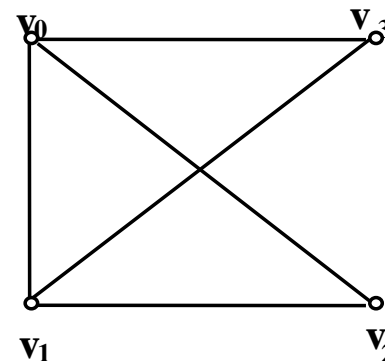
0 若 (v_i, v_j) 或 $\langle v_i, v_j \rangle$ 不是图的边或弧

无向图 G_1 的邻接矩阵 A_1 和有向图 G_2 的邻接矩阵

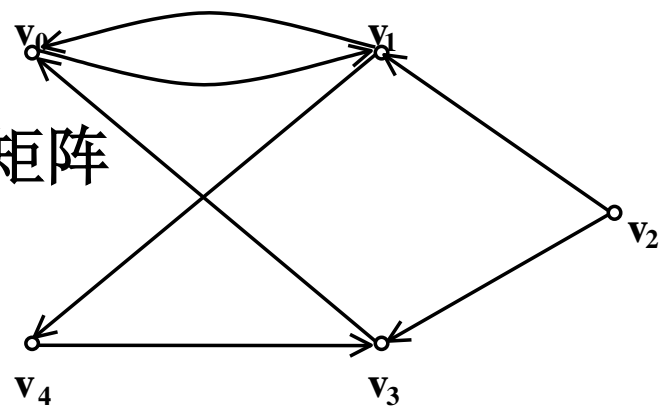
A_2

$$A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



无向图 G_1

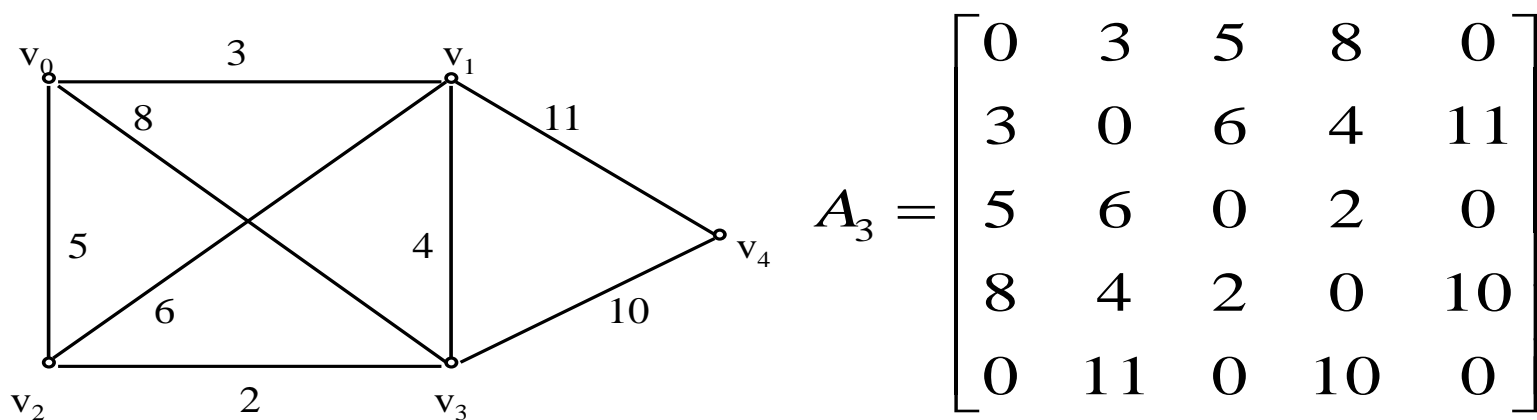


有向图 G_2

如果 G 是网络， w_{ij} 是边 (v_i, v_j) 或 $\langle v_i, v_j \rangle$ 的权，则其邻接矩阵定义为：

$$A[i, j] = \begin{cases} w_{ij}, & \text{若}(v_i, v_j) \text{或} \langle v_i, v_j \rangle \text{是图} G \text{的边} \\ 0 \text{或} \infty, & \text{若}(v_i, v_j) \text{或} \langle v_i, v_j \rangle \text{不是图} G \text{的边} \end{cases}$$

下面网络的邻接矩阵如下：



图的邻接矩阵存储结构:

```
typedef struct
```

```
{
```

```
    VexType vexs[MAXVEX];           /* 顶点信息 */
```

```
    AdjType arcs[MAXVEX][MAXVEX]; /* 邻接矩阵信息 */
```

```
    int  arcCount, vexCount;        /* 图的顶点个数 */
```

```
} Graph, *PGraph;
```

邻接矩阵的特点:

- 无向图的邻接矩阵一定是一个**对称方阵**。
- 无向图的邻接矩阵的第*i*行(或第*i*列)非零元素(或非 ∞ 元素)个数为第*i*个顶点的**度** $D(v_i)$ 。

- 有向图的邻接矩阵的第 i 行非零元素(或非 ∞ 元素)个数为第 i 个顶点的出度 $OD(v_i)$ ，第 i 列非零元素(或非 ∞ 元素)个数就是第 i 个顶点的入度 $ID(v_i)$ 。
- 邻接矩阵表示图，很容易确定图中任意两个顶点之间是否有边相连。

邻接矩阵表示法的优缺点：

优点：各种基本操作都易于实现。

缺点： $e \ll n^2$ 时，空间浪费严重。某些算法时间效率低。

空间代价： $O(n^2)$

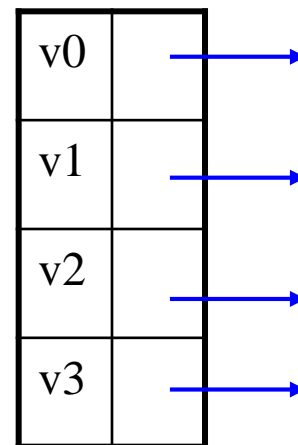
2. 邻接表表示法:

邻接表表示法包括两大部分:

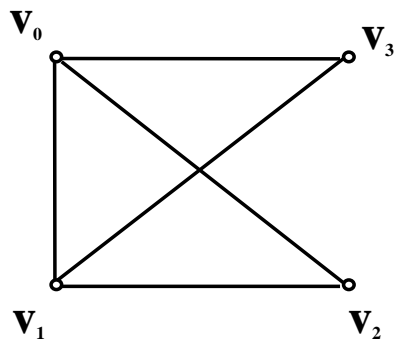
- 顺序存储的顶点表(顶点信息+指向边表中第一个结点指针)
- n 个链式存储的边表
(存放对应顶点相关联的边或弧)

无向图中, 边表的结点代表一条边;

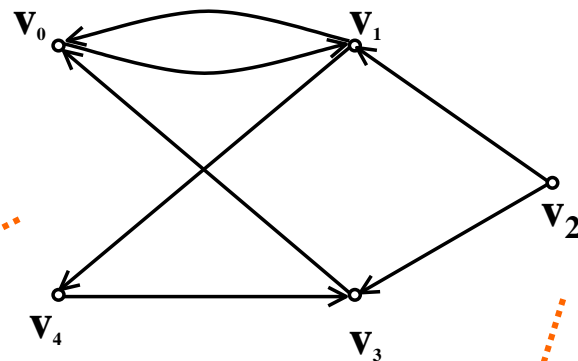
有向图中, 边表的结点代表一条由顶点出去的弧
【出边】;



0	v_0		→	1		→	2		→	3	∧
1	v_1		→	0		→	2		→	3	∧
2	v_2		→	0		→	1	∧			
3	v_3		→	0		→	1	∧			



无向图 G_1 的邻接表



有向图
 G_2

v_0		→	1	∧	
v_1		→	0		→ 4 ∧
v_2		→	1		→ 3 ∧
v_3		→	0	∧	
v_4		→	3	∧	

有向图 G_2 的邻接表(出边表)

v_0		→	1		→	3	\wedge
v_1		→	0		→	2	\wedge
v_2	\wedge						
v_3		→	2		→	4	\wedge
v_4		→	1	\wedge			

有向图 G_2 的逆邻接表(入边表)

一些基本操作的实现：

- 求无向图中某个顶点的度：
该结点所指向的链表中的结点总数。
- 求有向图的出度：
该结点所指向的链表中的结点总数。
- 求有向图的入度：
必须搜索整个邻接表才能得到，统计所有顶点的边表中，
包含该顶点的结点个数。（改进：增加逆邻接表）

逆邻接表：所有顶点的边表中的边都是以该顶点为终点的边。

邻接表表示法的存储结构:

```
typedef struct EdgeNode
{
    int                endvex;        /* 相邻顶点字段 */
    AdjType            weight;        /* 边的权 */
    struct EdgeNode    *nextedge;    /* 链字段 */
}EdgeList, *PEdgeList, *PEdgeNode, EdgeNode; /* 边表 */
```

```
typedef struct
{
    VexType vertex;                /* 顶点信息 */
    PEdgeList edgelist;            /* 边表头指针 */
} VexNode;                        /* 顶点表 */
```

```
typedef struct
{
    VexNode vexs[MAXVEX];
    int vexNum, edgeNum;            /* 图的顶点个数 */
}GraphList;
```

邻接表的优缺点:

优点: 容易找任一结点的第一邻接点和下一个邻接点;
 $e \ll n^2$ 时, 存储量小。

缺点: 判定任意两个结点之间是否有边或弧不方便。
(需要扫描某个顶点的边表)

空间代价: 无向图: $O(n+2e)$, 有向图: $O(n+e)$

3. 其它表示法:

有向图的十字链表

无向图的邻接多重表

有向图的十字链表存储结构:

弧尾

弧头

弧结点

tailvex	headvex	hlink	tlink	info
----------------	----------------	--------------	--------------	-------------

弧尾顶点

弧头顶点

弧头相同的下一条弧

弧信息[加权值?]

弧尾相同的下一条弧

弧头相同的弧在同一链表上
弧尾相同的弧在同一链表上

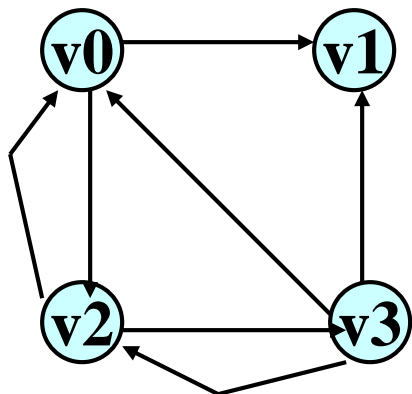
顶点结点

data	firstin	firstout
-------------	----------------	-----------------

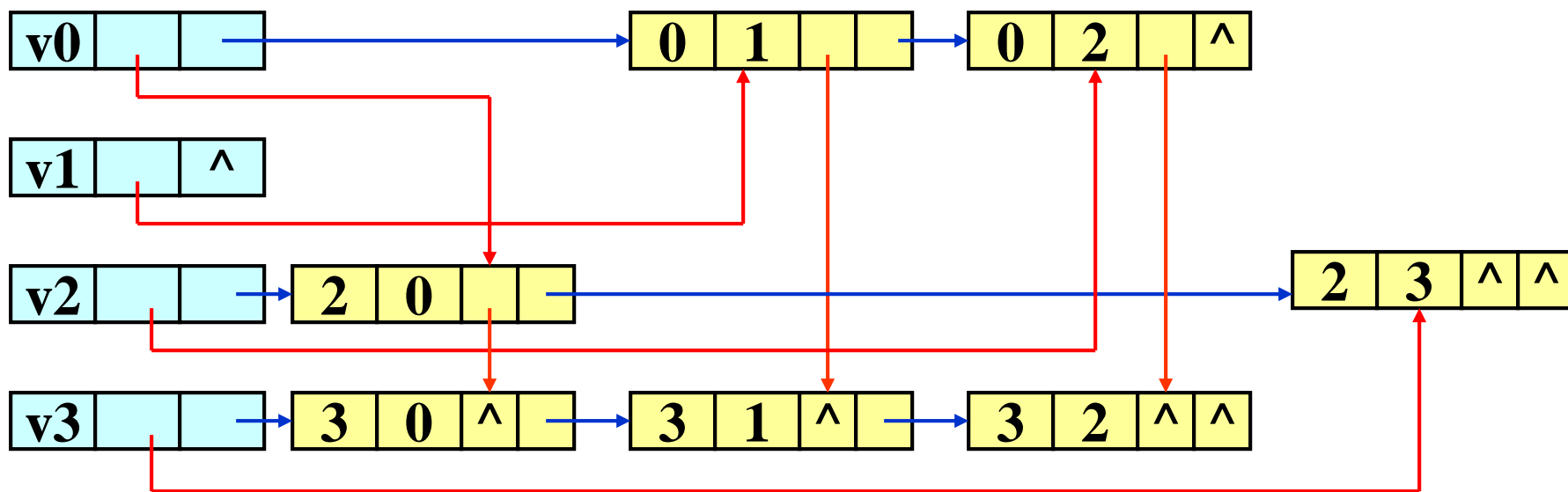
顶点数据

该顶点为弧头的第一个弧结点

该顶点为弧尾的第一个弧结点

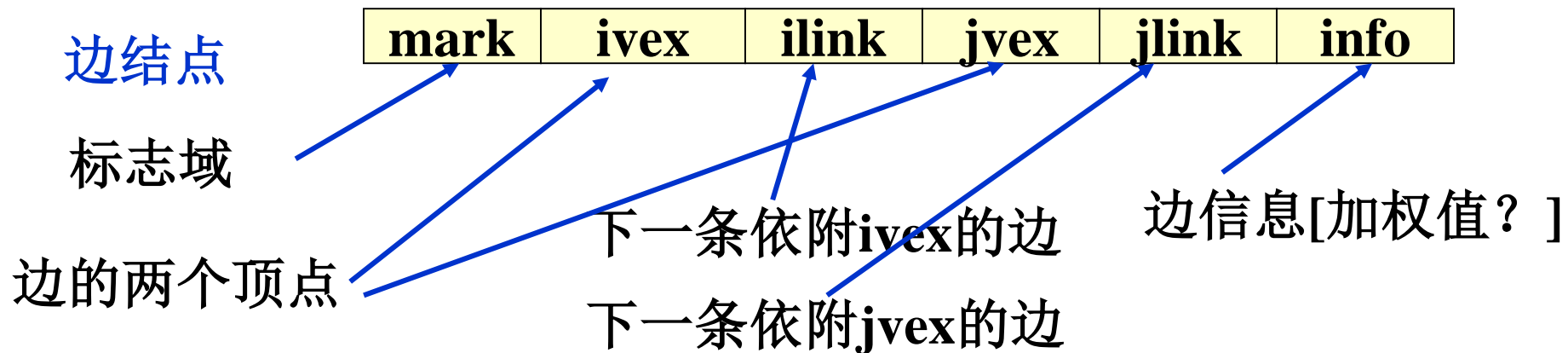


有向图及其十字链表存储



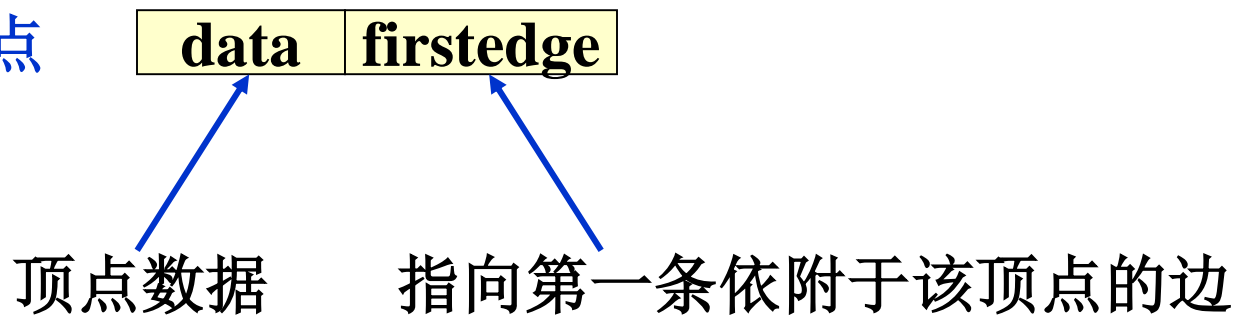
优点：方便求得以 v 为头的弧和以 v 为尾的弧，
因而方便求入度、出度

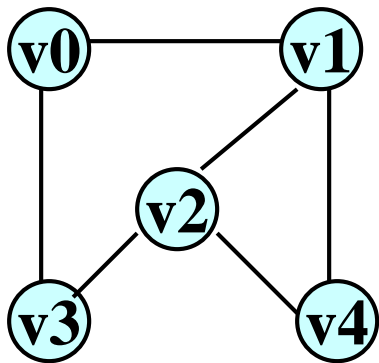
无向图的邻接多重表存储结构:



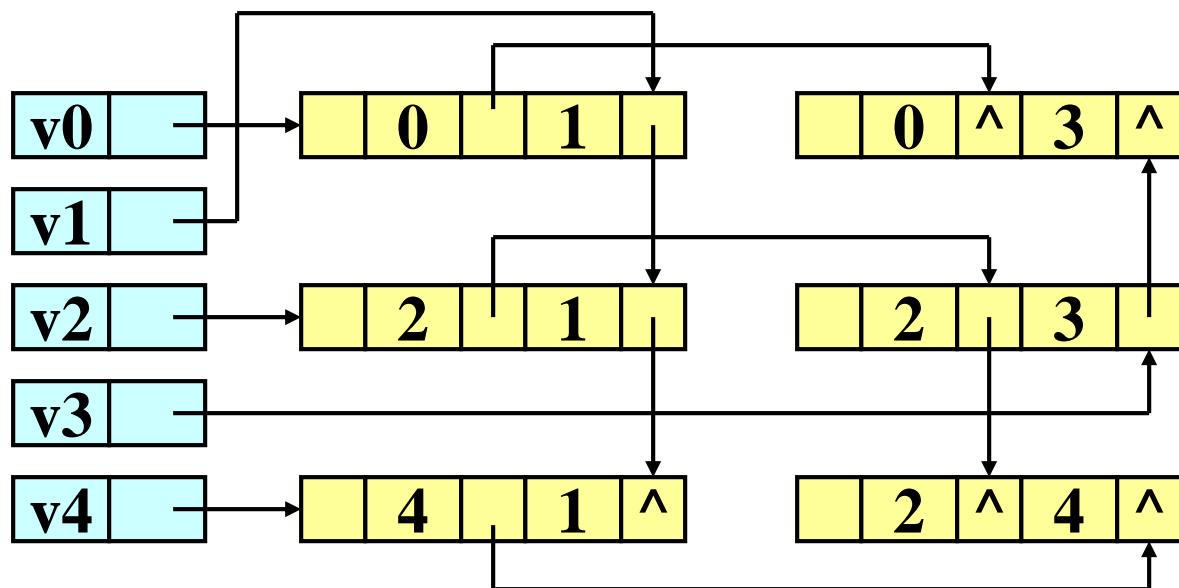
所有依附于同一顶点的边串联在同一链表上
每个边结点同时在两个链表上

顶点结点





无向图及其邻接多重表存储



思考：如何计算顶点度？

8.3 图的周游（遍历）

定义：从图中某一顶点出发访遍图中其余结点，且使每一个结点被访问且仅被访问一次。

图的周游算法是求解图的连通性问题、拓扑问题和求关键路径等算法的基础。

图的周游通常有两种方法：

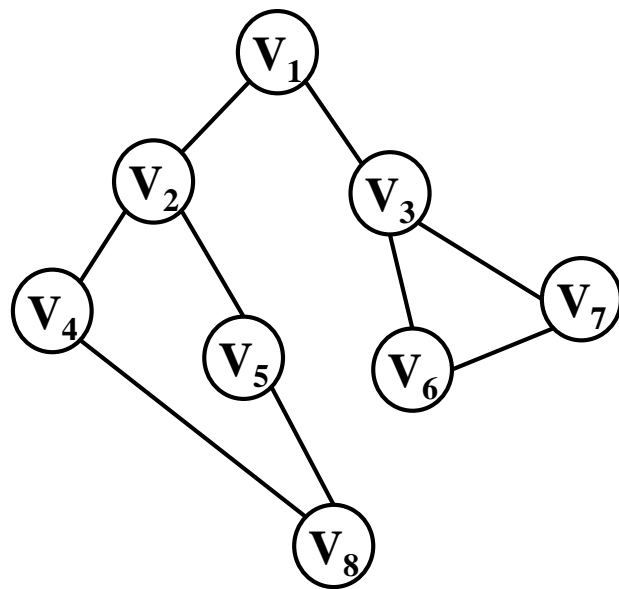
深度优先搜索（DFS）， 广度优先搜索(BFS)

1. 深度优先遍历 (DFS):

周游规则:从图的指定顶点 v 出发, 先访问顶点 v , 并将其标记为已访问过, 然后依次从 v 的未被访问过的邻接顶点 w 出发进行深度优先搜索, 直到图中与 v 相连的所有顶点都被访问过。如果图中还有未被访问的顶点, 则从另一未被访问过的顶点出发重复上述过程, 直到图中所有顶点都被访问过为止。

V_1 出发深度优先: $V_1 \rightarrow V_2 \rightarrow V_4 \rightarrow V_8 \rightarrow V_5 \rightarrow V_3 \rightarrow V_6 \rightarrow V_7$

访问过的结点需要特殊标志, 避免回路。



邻接矩阵递归算法实现:

```
void dFSInMatrix(Graph * pGraph, int visited[], int i)
{   int j;
    printf("node: %c\n", pGraph->vexs[i]); /* 访问出发点vi */
    visited[i]=TRUE;
    for(j=0; j<pGraph->n; j++)
    {
        //如果有未被访问的邻接点 $v_j$ , 从 $v_j$ 开始继续深度优先遍历
        if((pGraph->arcs[i][j]==1) && (visited[j]==FALSE) )
            dFSInMatrix(pGraph,visited,j);
    }
}
```

```
void traverDFS(Graph * pGraph)
```

```
{  int visited[MAXVEX];           /* 初始化数组visited */
```

```
    for(i=0;i<pGraph->n;i++) visited[i]=FALSE;
```

```
    for(i=0; i<n; i++)
```

```
    {
```

```
        if(visited[i]==FALSE) dFSInMatrix(pGraph,visited,i);
```

```
        /* 对于邻接表表示 */
```

```
        // if(visited[i]==FALSE) dFSInList(pGraph,visited,i);
```

```
        /* 调用多少次，表示图中有多少个连通分量 */
```

```
    }
```

```
}
```

效率分析：

空间复杂度：标志数组和栈， $O(n)$

时间复杂度：为 $O(n^2)$

邻接表递归算法实现:

```
void dFSInList(GraphList * pgraphlist, int visited[], int i)
{ int    j;
  PEdgeNode p;
  printf("node: %c\n", pgraphlist->vexs[i].vertex);
  visited[i]=TRUE;
  p=pgraphlist->vexs[i].edgelist; /* 取边表中的第一个边结点 */
  while(p!=NULL)
  {
    //如果有未被访问的邻接点, 从邻接点继续深度优先遍历
    if(visited[p->endvex]==FALSE)
      dFSInList(pgraphlist,visited,p->endvex);
    p=p->nextedge; /* 取边表中的下一个边结点 */
  }
}
```

效率分析: 空间复杂度: 标志数组和栈, $O(n)$

时间复杂度: $O(n+e)$

2. 广度优先遍历(BFS):

周游规则:从图的指定顶点 v 出发, 先访问顶点 v , 接着依次访问 v 的所有邻接点 w_1, w_2, \dots, w_x , 然后, 再依次访问与 w_1, w_2, \dots, w_x 邻接的所有未被访问过的顶点, 以此类推, 直到所有已访问顶点的邻接点都被访问过为止。如果图中还有未被访问过的顶点, 则从另一未被访问过的顶点出发进行广度优先搜索, 直到所有顶点都被访问过为止。

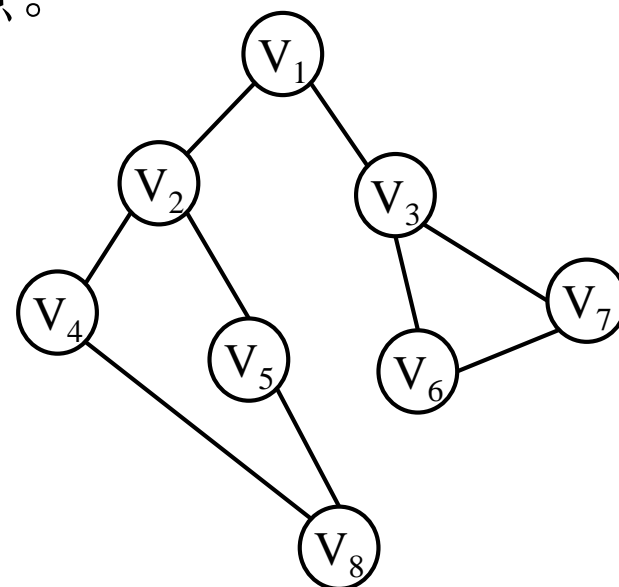
对于广度优先周游, 关键在于怎么保证“先被访问的顶点的邻接点”要先于“后被访问的顶点的邻接点”被访问(队列控制)。

V_1 出发广度优先: $V_1 \rightarrow V_2 \rightarrow V_3 \rightarrow V_4 \rightarrow V_5 \rightarrow V_6 \rightarrow V_7 \rightarrow V_8$

访问过的结点需要特殊标志，避免回路。

邻接矩阵广度优先搜索算法实现:

设立一个队列pq，将访问过的顶点依次进对，
按顶点进对先后顺序访问它们的邻接点。



```

void bFSInMatrix(Graph * pGraph, int visited[], int i)
{ PLinkQueue pq;
  int      j, k;
  pq=creatEmptyQueue_link();           /* 置队列为空 */
  printf("node:%c\n", pGraph->vexs[i]);
  visited[i]=TRUE;
  enqueue_link(pq,i);                  /* 将顶点序号进队 */
  while( !isEmptyQueue_link(pq) )     /* 队列非空时执行 */
  { k=deQueue_link(pq);                /* 队头顶点出队 */
    for(j=0; j<pGraph->n; j++)
      if( (pGraph->arcs[k][j]==1) && (!visited[j]) )
        /*访问相邻接的未被访问过的顶点 */
        { printf("node:%c\n", pGraph->vexs[j]);
          visited[j]=TRUE;
          enqueue_link(pq,j);          /* 新访问的顶点入队 */
        }
    }
}
}

```

队列定义:

```
typedef int DataType;
struct Node      /* 队列结点结构 */
{
    DataType vexs;
    struct Node *next;
};
struct LinkQueue /* 链队列结构 */
{
    struct Node *f, *r;
};
typedef struct LinkQueue *PlinkQueue;
void traverBFS(Graph *pGraph)
{
    int    visited[MAXVEX];
    int    i,n;
    n=pGraph->n;
    for(i=0;i<n;i++)    visited[i]=FALSE;
    for(i=0; i<n; i++)
        if(visited[i]==FALSE) bFSInMatrix(pGraph,visited,i);
                                /* bFSInList(pGraph,visited,i); */
}
```

效率分析:

空间复杂度: 标志数组和队列, $O(n)$

时间复杂度: 对于邻接矩阵为 $O(n^2)$

对于邻接表为 $O(n+e)$

```

void bFSInList(GraphList *pgraphlist, int visited[], int i)
{  PLinkQueue pq;   PEdgeNode p;   int j;
   pq=creatEmptyQueue_link();          /* 置队列为空 */
   printf("node:%c\n",pgraphlist->vexs[i].vertex);
   visited[i]=TRUE;   enQueue_link(pq,i); /* 将顶点序号进队 */
   while (!isEmptyQueue_link(pq) )      /* 队列非空时执行 */
   {  j=deQueue_link(pq);                /* 队头顶点出队 */
      p=pgraphlist->vexs[j].edgelist;
      while( p!=NULL)
      {  if (!visited[p->endvex]) /*访问相邻接未被访问过的顶点 */
         {  printf("node:%c\n",pgraphlist->vexs[p->endvex].vertex);
            visited[p->endvex]=TRUE;
            enQueue_link(pq,p->endvex); /* 新访问的顶点入队 */
         }
         p=p->nextedge;
      }
   }
}

```

邻接表广度优先搜索算法实现

8.4 最小生成树

1. 概述:

对于连通的无向图和强连通的有向图可以从任何一点出发遍历，访问图中所有结点；遍历得到的边（弧）加上顶点构成了图的一个连通子图，该连通子图成为一棵生成树。

对于 n 个顶点的连通图，生成树中必定包含 n 个顶点和 $n-1$ 条边；如果加入任何一条边，必定构成回路；如果删除一条边，必定成为非连通图。

由于遍历方法不同（DFS、BFS），起始点也可能不同，因此相同的连通图有不同的生成树。

DFS生成树：从连通图的任一顶点出发，进行深度优先周游，记录周游中访问的所有顶点及经过的边，便得到深度优先生成树。

BFS生成树：从连通图的任一顶点出发，进行广度优先周游，记录周游中访问的所有顶点及经过的边，便得到广度优先生成树。

对于网络，生成树的边带有加权值。

生成树的权：生成树中各边权值和。

最小生成树：在网络中，具有最小权值的生成树。

最小生成树的应用非常广泛，例如：城市间通讯线路的布设， n 个城市最多有 $n(n-1)/2$ 条线路连接，但根据架设通讯线路的代价需要，可以在 $n(n-1)/2$ 条可以选择的线路中选择连接 n 个城市并且代价最小的 $n-1$ 条线路，组成这 n 座城市之间的通讯连接。

最小生成树的生成方法：基于MST性质选择 $n-1$ 条边。

MST性质：设 $G=(V, E)$ 是一个网络， U 是顶点集合 V 的一个真子集。如果边 (u,v) 的顶点 $u \in U$ ， $v \in V-U$ ，且边 (u,v) 是图 G 中所有的一个端点在 U 里，另一端点在 $V-U$ 里的边中权值最小的边，则一定存在 G 的一棵最小生成树包括边 (u,v) 。

教材p295页的反证。

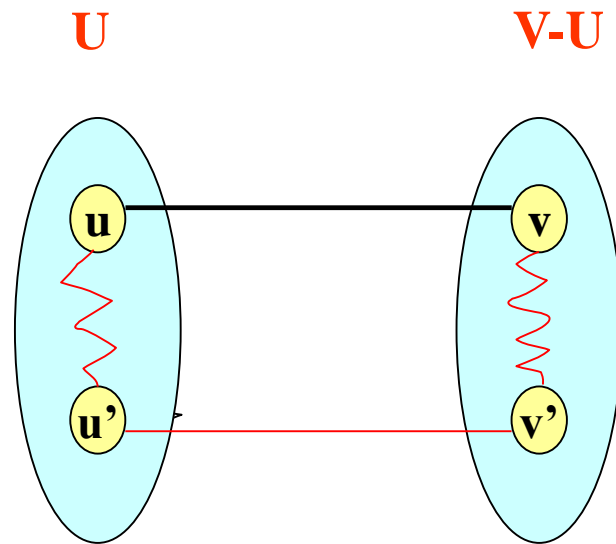
（会得到一棵“权值和”更小的最小生成树）

最小生成树的构造利用了MST性质，

一条边一条边地加入。

主要有两种算法：

- **Prim算法**
- **Kruskal算法**



如果 (u,v) 不属于任何MST， u 和 v 是连通的：
 $(u \dots u', v' \dots v)$ 的值必定大于 (u, v) ，
与最小生成树的定义矛盾

2. Prim算法

$G=(V, E)$ 具有 n 个顶点的网络, $T=(U, TE)$ 为 G 的最小生成树。

初始状态: $U=NULL, TE=NULL$.

最小生成树 T 构造的基本过程:

- (1) 从集合 V 中任取一顶点 v_0 放入集合 U 中, 这时 $U=\{v_0\}$,
 $TE=NULL$;
- (2) 在所有一个顶点在集合 U 里, 另一个顶点在集合 $V-U$ 里的边中, 找出权值最小的边 $(u,v)(u \in U, v \in V-U)$, 将边加入 TE , 并将顶点 v 加入集合 U ;
- (3) 重复过程 (2) 操作, 直到 $U=V$ 为止。

顶点x到集合的边：顶点x到集合中所有顶点的最小边。

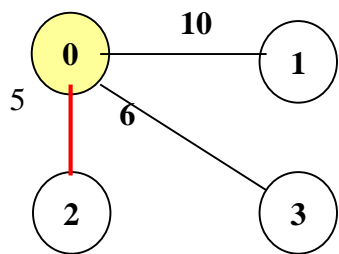
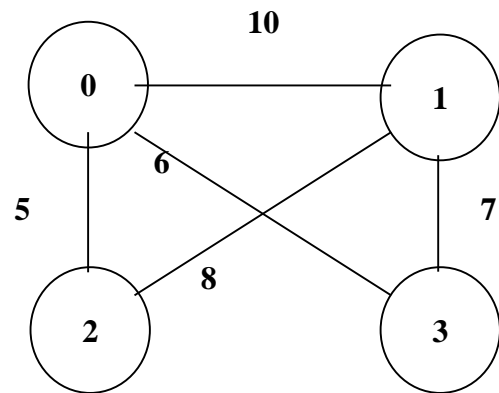
初始时， $U=\{v_0\}$

(1) 统计 “V-U”集合中每个顶点到 “U”集合的边。

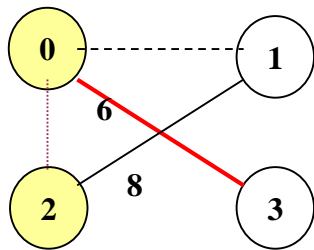
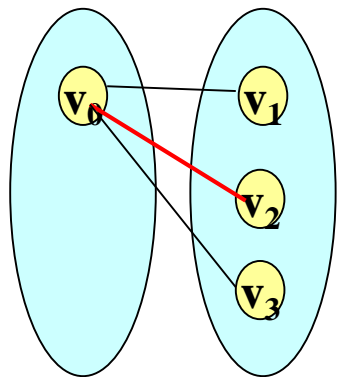
找出权值最小的边 $(u, v)(u \in U, v \in V-U)$,

将边加入TE，并将顶点v加入集合U；

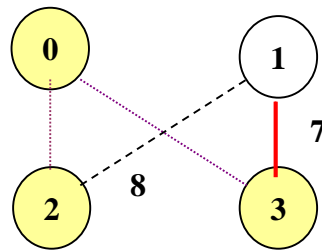
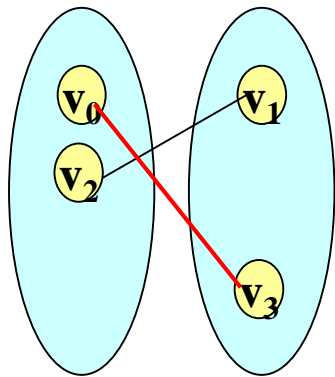
(2) 重复上述操作直到 $U=V$ 为止(即：V-U为空)。



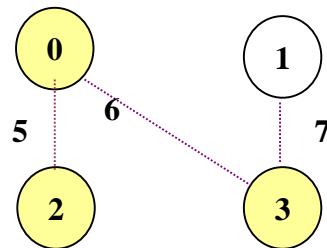
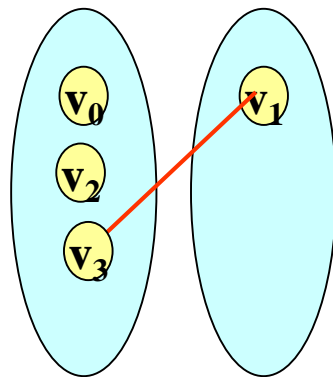
U V-U



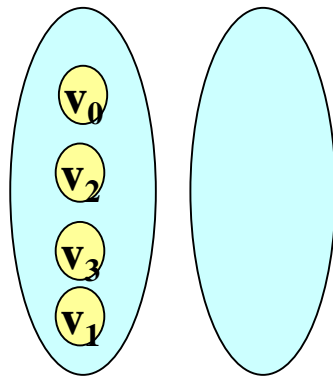
U V-U



U V-U



U V-U



构造方法（假定采用邻接矩阵表示图）

边的表示如下：

```
typedef struct
```

```
{  int start_vex, stop_vex; //边的起点和终点（顶点表中下标）
```

```
    AdjType weight;        //边的加权值
```

```
} Edge;
```

```
Edge mst[n-1]; //算法结束时，存放n-1条边
```

中间第*i*条边选择前：

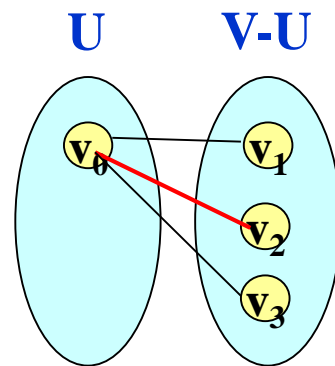
mst[0]~mst[i-2]存的是已经选好的*i*-1条边，

mst[i-1]~mst[n-2]存的是当前V-U集合（包含了n-i个顶点）

每个顶点到集合U（包含*i*个顶点）的边【最小边】。

o	o	o	o	n	n	n	n
0	1	2	i-2	i-1	i	n-2

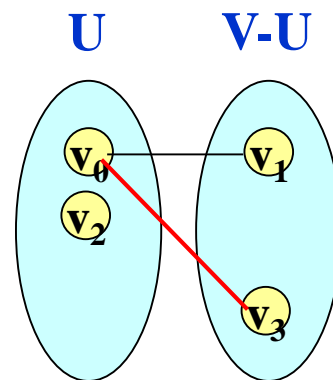
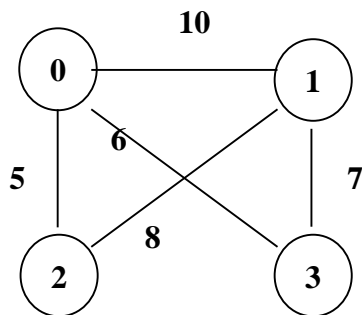
(1) 初始时， U 中只有顶点 v_0 ， mst 中存放 v_0 到其它 $n-1$ 个顶点的边。如果 (v_0, v_j) 不存在，用 ∞ 表示。



下面依次求 $n-1$ 条边：

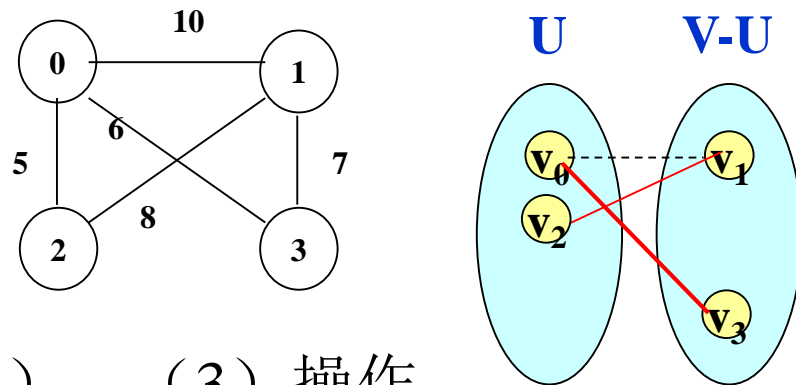
(2) 当前 mst 中存放的都是起点在 U 中，终点在 $V-U$ 中的边。因此在 $mst[0]$ 到 $mst[n-2]$ 中选择权值最小的边 $mst[\min]$ 加入最小生成树。

对于 $mst[\min]$ 有 $mst[\min].start_vex = v_0$ ， $mst[\min].stop_vex = v_x$ ，将 v_x 加入最小生成树的新顶点，并将 $mst[\min]$ 与 $mst[0]$ 互换。此时， $mst[0]$ 中存放一条最小生成树的边。



(3) 调整mst[1]到mst[n-2]

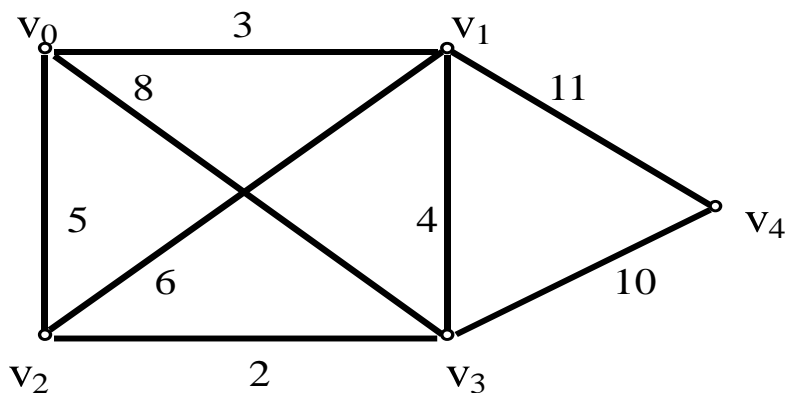
如果集合 $V-U$ 中顶点 v_y 到顶点 v_x 的边长度（权）比原来 v_y 到集合 U 中顶点的长度小，则将原来的边调整为 (v_x, v_y) ；否则，不需要调整。



(4) 从mst[1]到mst[n-2]重复 (2)、(3) 操作。

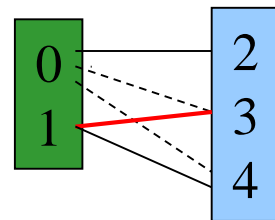
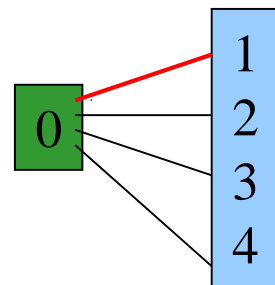
每次在一个顶点在 U 中，另一个顶点在 $V-U$ 中的所有边中，选择一条权值最小的边，并将这条边对应的顶点加入到最小生成树中，并调整未加入最小生成树中那些边，直到 n 个顶点都在生成树中为止。

构造示例:



$$A_3 = \begin{bmatrix} \infty & 3 & 5 & 8 & \infty \\ 3 & \infty & 6 & 4 & 11 \\ 5 & 6 & \infty & 2 & \infty \\ 8 & 4 & 2 & \infty & 10 \\ \infty & 11 & \infty & 10 & \infty \end{bmatrix}$$

- 1) $n=5$, 初始时只有 v_0 在最小生成树中。
 $mst[4] = \{(0,1,3), (0,2,5), (0,3,8), (0,4,\infty)\}$
- 2) 在 $mst[0]$ 到 $mst[3]$ 中找权值最小的边 $mst[0]$,
 将顶点 v_1 及边 (v_0, v_1) 加入到最小生成树中。
- 3) 按照新加入顶点 v_1 调整 $mst[1]$ 到 $mst[3]$
 $(v_1, v_2) = 6$ 大于 (v_0, v_2) , 不需要调整
 $(v_1, v_3) = 4$ 小于 (v_0, v_3) , 需要调整
 $(v_1, v_4) = 11$ 小于 (v_0, v_4) , 需要调整
 $mst[4] = \{(0,1,3), (0,2,5), (1,3,4), (1,4,11)\}$



- 4) 在mst[1]到mst[3]中找权值最小的边mst[2], 将顶点 v_3 及边 (v_1, v_3) 加入到最小生成树中。交换mst[1]和mst[2], 得到:

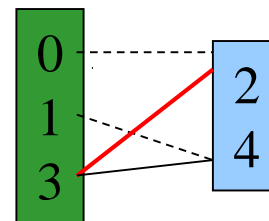
mst[4] = {(0,1,3),(1,3,4),(0,2,5),(1,4,11)}

- 5) 按照新加入顶点 v_3 调整mst[2]到mst[3]

$(v_3, v_2) = 2$ 小于 (v_0, v_2) , 需要调整

$(v_3, v_4) = 10$ 小于 (v_1, v_4) , 需要调整

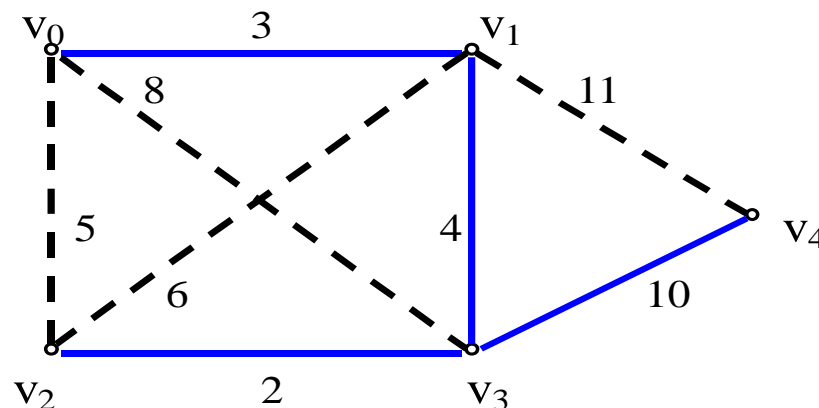
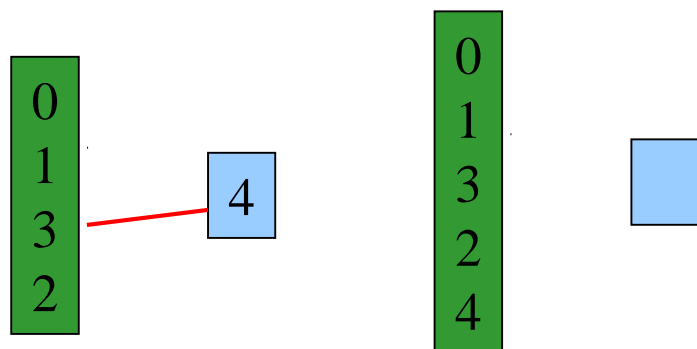
mst[4] = {(0,1,3),(1,3,4),(3,2,2),(3,4,10)}



- 6) 在mst[2]到mst[3]中找权值最小的边mst[2], 将顶点 v_2 及边 (v_3, v_2) 加入到最小生成树中。调整判断后, 得到:

mst[4] = {(0,1,3),(1,3,4),(3,2,2),(3,4,10)}

- 7) 将 v_4 和mst[4]加入到最小生成树中, 得到下面的最小生成树:




```
void prim(Graph * pGraph, Edge mst[])
{
    int      i, j, min, vx, vy;
    float    weight, minweight;
    Edge     edge;

    //初始状态下，U只包含 $v_0$ 。计算MST:
    for(i=0; i<pGraph->n-1; i++)
    { mst[i].start_vex=0;
      mst[i].stop_vex=i+1;
      mst[i].weight=pGraph->arcs[0][i+1];
    }
```

接下页.....

```

for(i=0; i<pGraph->n-1; i++)                /* 共n-1条边 */
{ /* 从所有边(vx,vy)(vx∈U,vy∈V-U)中选出最短的边 */
    minweight=MAX;  min=i;
    for(j=i; j<pGraph->n-1; j++)
    { if(mst[j].weight<minweight)
        { minweight=mst[j].weight;  min = j; }
    } /* mst[min]是最短的边(vx,vy)(vx∈U, vy∈V-U), */

```

/* 将mst[min]加入最小生成树【交换到i位置】 */

```

edge=mst[min];  mst[min]=mst[i];  mst[i]=edge;
vx=mst[i].stop_vex; /* vx为刚加入最小生成树的顶点下标 */
for(j=i+1; j<pGraph->n-1; j++) /* 调整mst[i+1]到mst[n-1] */
{ vy=mst[j].stop_vex;  weight=pGraph->arcs[vx][vy];
  if(weight<mst[j].weight)
  { mst[j].weight=weight;  mst[j].start_vex=vx; }
}
}

```

效率分析：空间复杂度：O (n)： 存放挑选出的边

时间复杂度：O (n²)： 与边数无关，适用于稠密图

3. Kruskal算法

设连通网 $N=(V,E)$ 。令最小生成树的初始状态为只有 n 个顶点而无边的非连通图 $T=(V,\Phi)$ ，图中每个顶点自成一个连通分量。在 E 中选择代价最小的边，若该边依附的顶点落在 T 中不同的连通分量上，则将此边加入 T ，否则舍去此边而选择下一条代价最小的边，依次类推，直到 T 中所有顶点都在同一连通分量为止。

E 中的边按照权值递增顺序排列；

$T = (V, \phi)$

While (T 中所含边数 $< n-1$)

{ 从 E 中选取当前最短边 (u, v) ;

从 E 中删除边 (u, v) ;

if ((u, v) 加入 T 后不产生回路) 将边 (u, v) 加入 T 中;

}

$S_1, S_2 \dots S_m$ 共 m 个集合包含当前已选择的顶点(m 个连通分量),
u和v是否同属于一个集合 S_k 中?

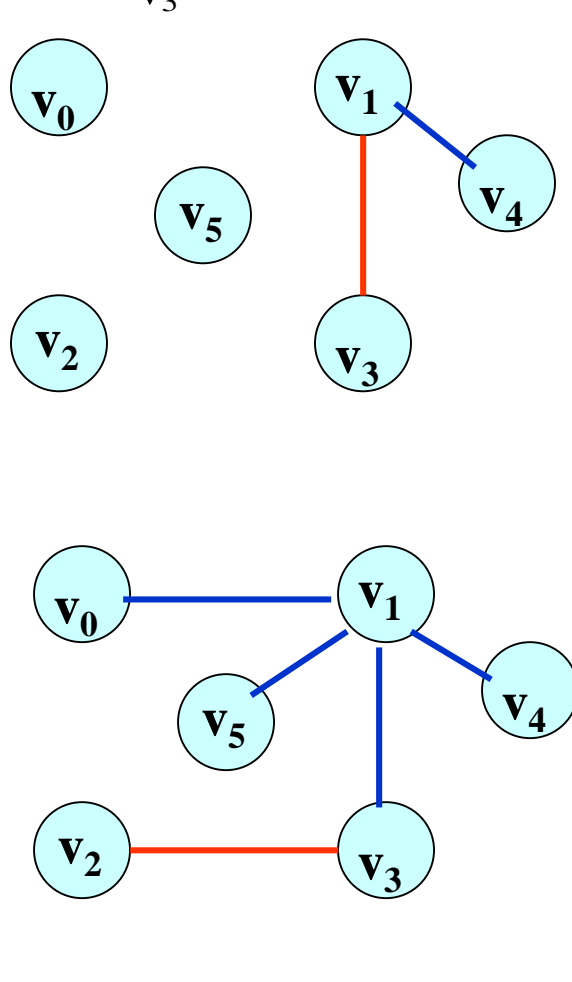
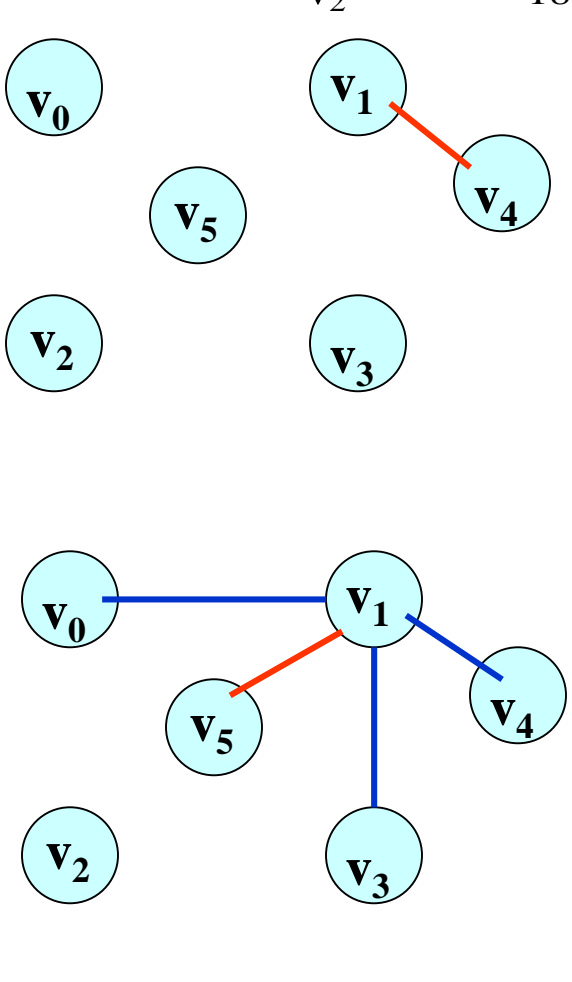
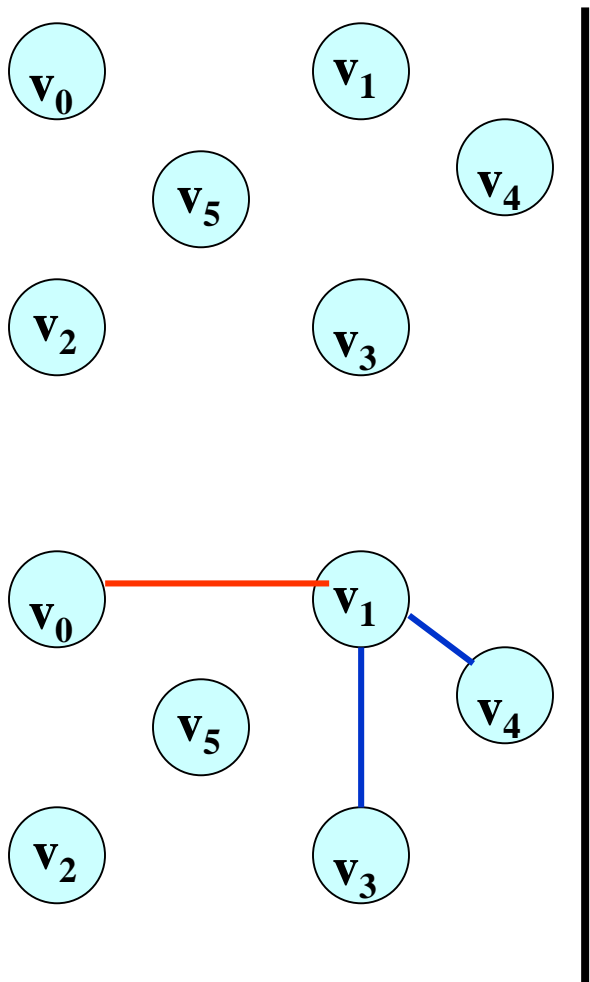
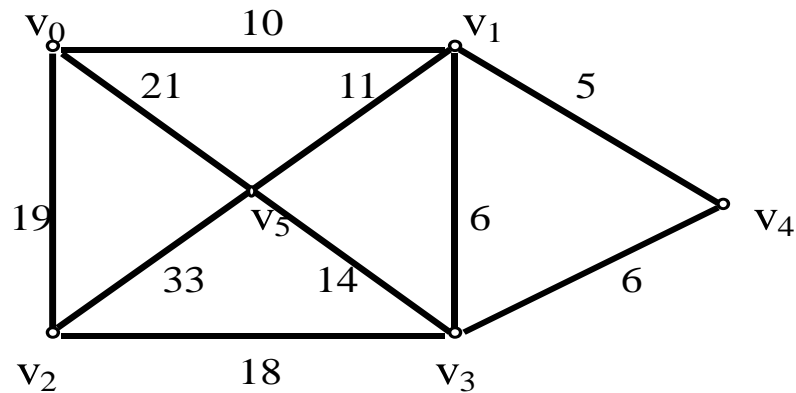
如果不是: 加入边 (u, v) , u和v所在的集合合并。

最后所有顶点在一个集合中。

最小生成树的Kruskal生成过程

5(1,4), 6(1,3), 6(3,4), 10(0,1), 11(1,5),

14(3,5), 18(2,3), 19(0,2), 21(0,5), 33(2,5)



Kruskal (G, mst[])

```
{  
    EDGE *edges = sort_edges(G);  
    int sets[NMAXV];  
    int i, j, k = 0, m = 0, n = G->n;  
    for (i = 0; i < n; i++) sets[i] = i;  
    while (m < n-1)  
    {  
        s = edges[k].s, e = edges[k].e;  
        if (sets[s] != sets[e])  
        {  
            add2mst(edges[k], mst, m);  
            m++;  
            j = sets[e];  
            for (i = 0; i < n; i++)  
            {  
                if (sets[i] == j) sets[i] = sets[s];  
            }  
            k++;  
        }  
    }  
}
```

//按照从小到大排序所有边

//集合：初始化n个，每个包含1个顶点

//集合初始化

//n-1条边的选取

//选择当前最小的

//是否同属一个连通分量（集合）

//选择一条边加入到MST

//集合合并：两个连通分量合并

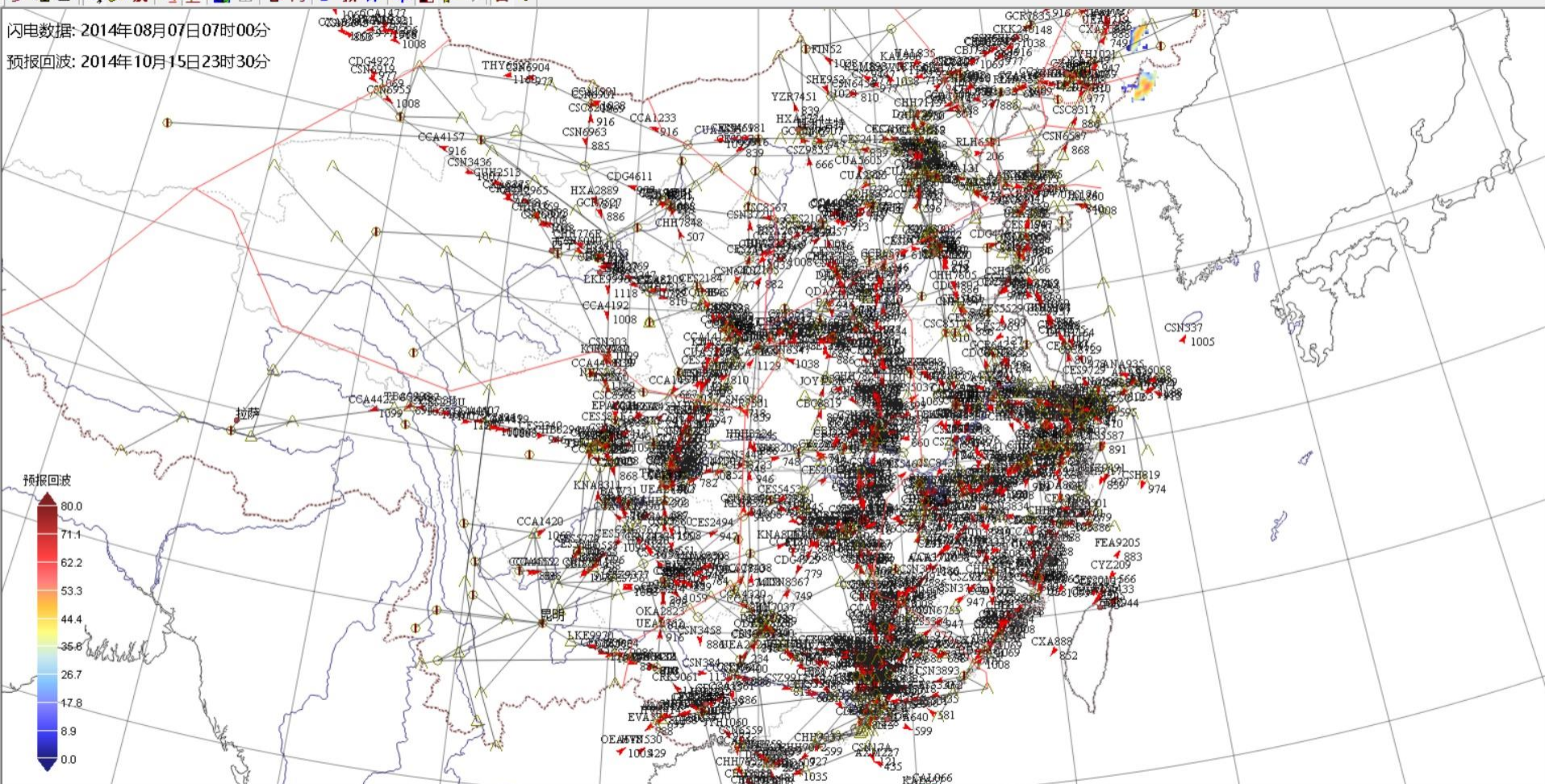
```
typedef struct  
{  
    int s, e;  
    float w;  
} EDGE;
```

时间复杂度： $O(n^2)$

空间复杂度： $O(n)$

闪电数据: 2014年08月07日07时00分

预报回波: 2014年10月15日23时30分



就绪

航迹: 2016-5-24 07:47:47

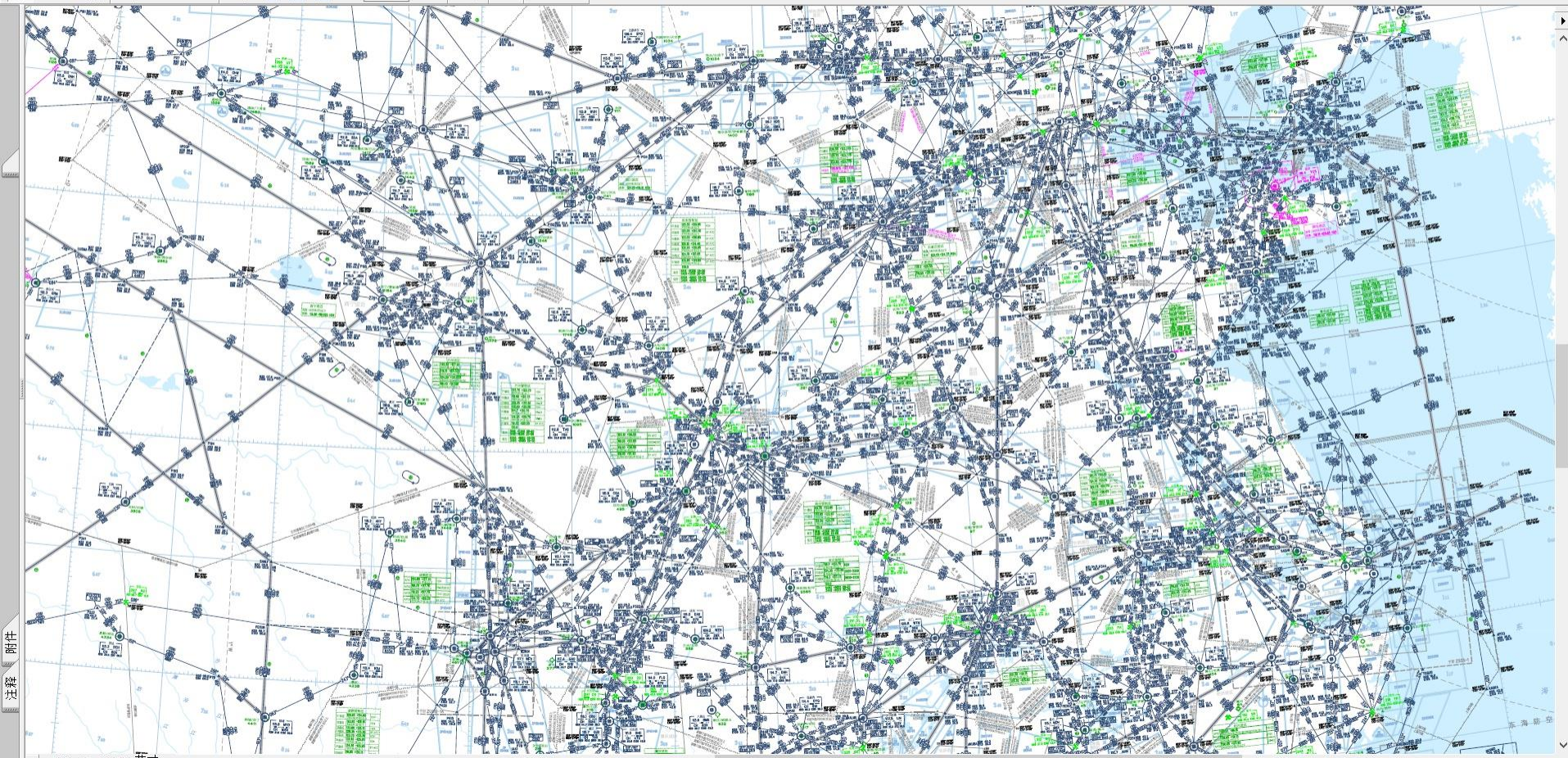
尚未装入天气雷达资料

云图: 2014-10-15 22:02

闪电: 2014-8-7 07:00:00

预报: 2014-10-15 23:30:00

系统: 2016-5-24 07:47:47



8.5 最短路径

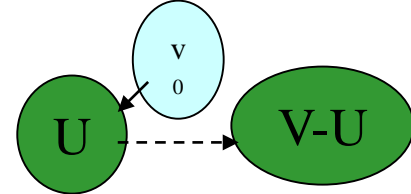
最短路径： 从一个顶点到另一个顶点，可能存在多条路径。其中长度最短（路径上边或弧的加权值和最小）的路径。

应用广泛： 两个城市(地点)之间有多条道路,求其中距离最短的。

从某个源点到其余各顶点的最短路径

每一对顶点之间的最短路径

1. 从某个源点到其余各顶点的最短路径



基本思想(Dijkstra方法, 按照长度递增的次序产生): 设U存放已求出最短路径的顶点, V-U是尚未确定最短路径的顶点集合; U中顶点的距离值是从 v_0 到该顶点的最短路径长度, V-U中顶点的距离值是从 v_0 到该顶点的只包括U中顶点为中间顶点的最短路径长度。

设置一个数组**dist[n]**, 用于存放 v_0 到其它各个顶点的最短路径:

```
typedef struct
```

```
{
```

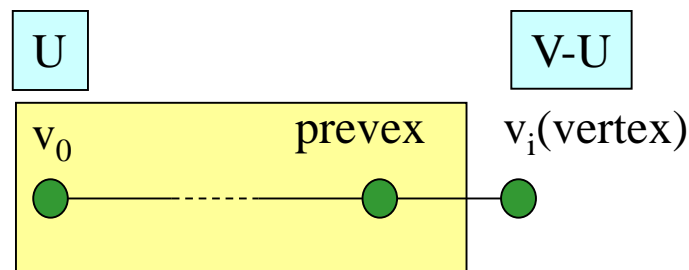
```
    AdjType length;
```

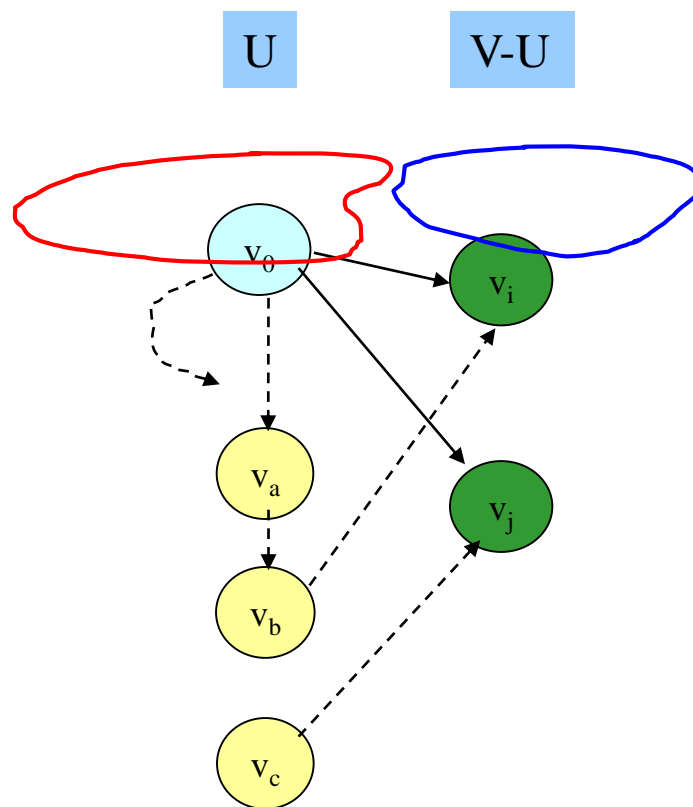
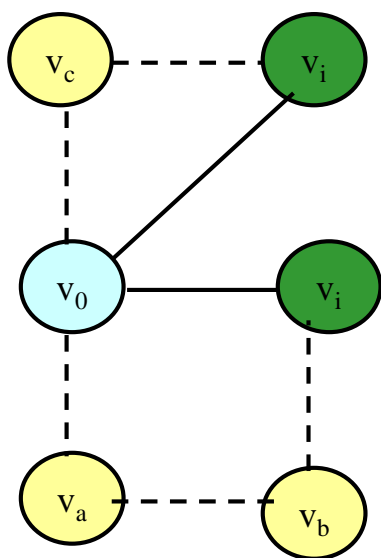
```
    int    prevex;    //从 $v_0$ 到达 $v_i(i=1,2,...,n-1)$ 的最短路径上 $v_i$ 的前驱顶点
```

```
} Path;
```

```
Path dist[n];    //n个顶点
```

dist[i]的意义



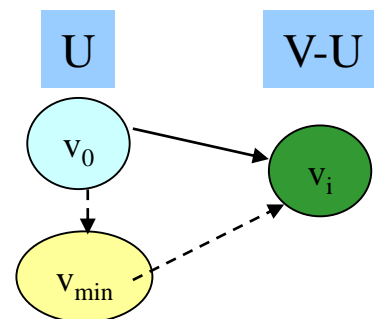
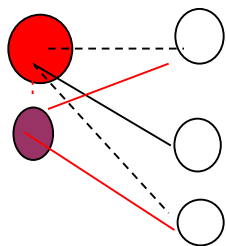
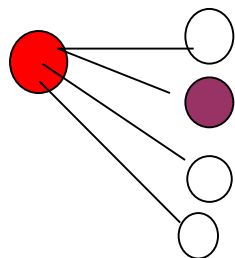


已经求出 v_0 到 v_a 、 v_b 、 v_c 的最短距离，
现在求 v_0 到 v_i 和 v_j 的最短距离。

可能：从 v_0 经过 U 里的中间点更短。

图采用邻接矩阵存储

- (1) 初始时 U 中只有 v_0 ，集合 $V-U$ 中顶点 v_i 的距离值为边 (v_0, v_i) 的权值；如果 (v_0, v_i) 不存在，用 ∞ 表示。



在 $V-U$ 中，选择距离值最小的顶点 v_{\min} 加入 U ，然后对 $V-U$ 中各顶点的距离值修正。如果加入 v_{\min} 为中间顶点后，使 v_0 到 $v_i \in V-U$ 的距离值比原距离值小，则修改 v_i 的距离值。

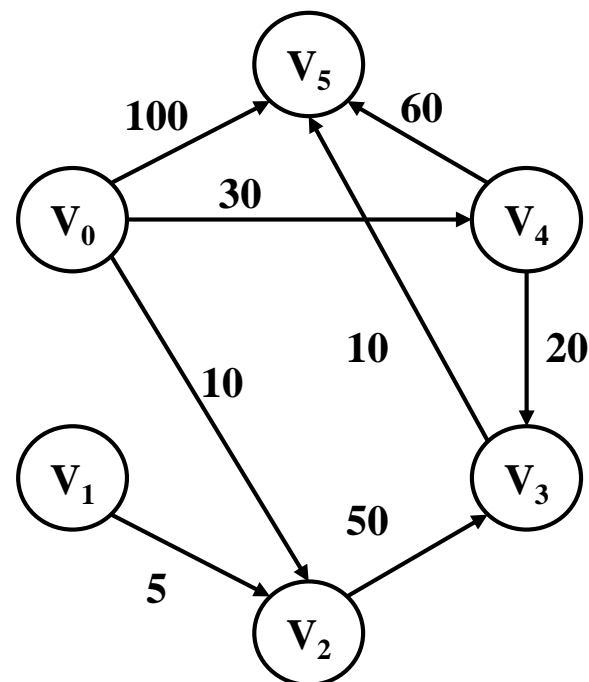
如果 $\text{dist}[\min].\text{length} + \text{graph}.\text{arcs}[\min][i] < \text{dist}[i].\text{length}$ 则将顶点 v_i 的距离修正为 $\text{dist}[\min].\text{length} + \text{graph}.\text{arcs}[\min][i]$ ，并将路径上 v_i 的前驱顶点修改为 v_{\min} ，即： $\text{dist}[i].\text{prevex} = \min$ 。

- (3) 反复操作，直到从 v_0 出发可以到达的所有顶点都在 U 中为止。

例：对下图求顶点 v_0 和其余顶点之间的最短距离为：

始点 终点 最短路经 路径长度

v_0	v_1	-----	
	v_2	(v_0, v_2)	10
	v_3	(v_0, v_4, v_3)	50
	v_4	(v_0, v_4)	30
	v_5	(v_0, v_4, v_3, v_5)	60



(1) 初始：只有 v_0

$\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX}, -1), (10,0), (\text{MAX}, -1), (30, 0), (100,0)\}$

(2) 在 $\text{dist}[n]$ 中找距离最小顶点 v_2 ，将顶点 v_2 加入集合 U 中。

$\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX}, -1), (10,0), (\text{MAX}, -1), (30, 0), (100,0)\}$

调整集合 $V-U$ 中顶点距离值，此时 $\text{min}=2$

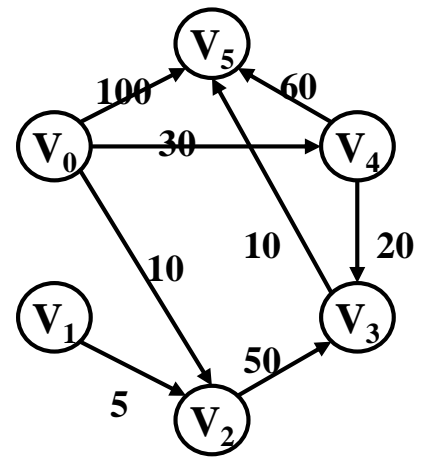
因为, $\text{dist}[1].\text{length}=\text{MAX}$,
 $\text{dist}[2].\text{length}+\text{graph}.\text{arcs}[2][1] = 10+\text{MAX}$
 顶点 v_1 的距离值不需要调整;

因为, $\text{dist}[3].\text{length}=\text{MAX}$

$$\text{dist}[2].\text{length}+\text{graph}.\text{arcs}[2][3] = 10+50=60$$

顶点 v_3 的距离值需要调整为60, 并且其前驱顶点为 v_2 ;
 同理判断 v_4, v_5 不需要调整。

$$\underline{\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX},-1), (10,0), (60,2), (30, 0), (100,0)\}}$$



(3) 在 $\text{dist}[n]$ 中找距离最小顶点 v_4 , 将顶点 v_4 加入集合 U 中。

$$\underline{\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX},-1), (10,0), (50,4), (30, 0), (90,4)\}}$$

(4) 在 $\text{dist}[n]$ 中找距离最小顶点 v_3 ，将顶点 v_3 加入集合 U 中。

$\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX},-1), (10,0), (50,4), (30,0), (60,3)\}$

(5) 在 $\text{dist}[n]$ 中找距离最小顶点 v_5 ，将顶点 v_5 加入集合 U 中。

$\text{dist}[n] = \{(0,0), (\text{MAX},-1), (10,0), (50,4), (30,0), (60,3)\}$

(6) 没有可以加入到 U 的顶点了，说明从 v_0 到 v_1 无路径。

从 dist 的 prevex 得到 v_0 到各个顶点的最短路径。

如： v_0 到 v_5 的最短路径

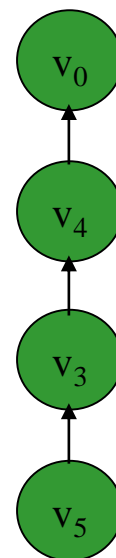
$\text{dist}[5].\text{prevex}=3$ 可知路径上 v_5 的前一个顶点为 v_3 ，

$\text{dist}[3].\text{prevex}=4$ 可知路径上 v_3 的前一个顶点为 v_4 ，

$\text{dist}[4].\text{prevex}=0$ 可知路径上 v_4 的前一个顶点为 v_0 ，

因此： v_0 到 v_5 的最短路径为： $v_0-v_4-v_3-v_5$

同理可以求出 v_0 到其它顶点的最短路径。



void dijkstra(Graph graph, Path dist[])

```
{  int  i, j, minvex;
```

```
    AdjType min, new_length;
```

```
    dist[0].length=0;  dist[0].prevex=0;
```

```
    graph.arcs[0][0]=1;          /* 表示顶点v0在集合U中 */
```

```
    for(i=1; i<graph.n; i++)      /* 初始化集合V-U中顶点的距离值 */
```

```
    {
```

```
        dist[i].length=graph.arcs[0][i];
```

```
        if(dist[i].length != MAX)
```

```
            dist[i].prevex=0;
```

```
        else
```

```
            dist[i].prevex= -1;
```

```
    }
```

接下页.....

```

for(i=1; i<graph.n; i++)
{
    min=MAX;    minvex=0;
    for(j=1; j<graph.n; j++)    /*在V-U中选出距离值最小顶点*/
        if ( (graph.arcs[j][j]==0) && (dist[j].length<min) )
            { min=dist[j].length; minvex=j; }
    if(minvex==0) break;    /*结束，从v0没有路径可通往集合V-U中的顶点 */

    graph.arcs[minvex][minvex]=1; /* V-U路径最小顶点minvex, 加入U集合 */
    for(j=1; j<graph.n; j++)    /* 调整集合V-U中顶点的最短路径 */
    {
        if (graph.arcs[j][j]==1) continue; /* U集合中的顶点 */
        new_length = dist[minvex].length+graph.arcs[minvex][j];
        if (new_length < dist[j].length)
        {
            dist[j].length = new_length;
            dist[j].prevex = minvex;
        }
    }
}
}
}

```

效率分析:

空间复杂度: $O(n)$

时间复杂度: $O(n^2)$

2. 每一对顶点之间的最短路径

两种方法:

- a) 依次变换图中的每个顶点为起点，用**Dijkstra**方法求该顶点到其余所有顶点的最短距离。时间复杂度为 $O(n^3)$
- b) 动态规划法: **Floyd**算法，时间复杂度也为 $O(n^3)$ ，但算法简单，容易理解。

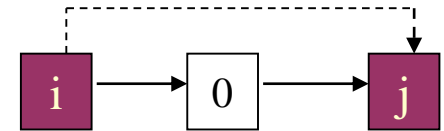
对于图 $G=(V,E)$ ，有 n 个顶点，采用邻接矩阵存储。

如果边 $(v_i, v_j) \in E$ ，则从 v_i 到 v_j 存在一条长度为 $\text{arcs}[i][j]$ 的路径，但该路径不一定为最短路径，因为可能存在包含其它顶点为中间顶点的更短路径。因此，应该考虑 v_i 到 v_j 的所有路径，求长度最短的。

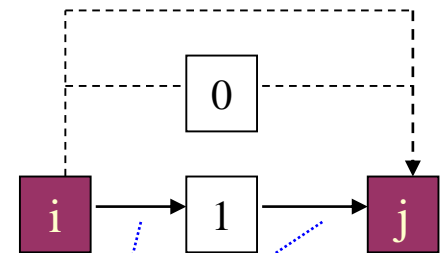
如何确定所有的路径，求最短路径？

思想： 对于所有的 V_i 到 V_j ，依次考虑加入 $V_0、V_1、\dots、V_k、\dots、V_{n-1}$ 为中间点后路径的变化。

首先考虑路径 (v_i, v_0) 和 (v_0, v_j) 是否存在，如果存在，则比较 (v_i, v_j) 和 $(v_i, v_0) + (v_0, v_j)$ 的路径长度，取较短者为当前的最短路径。该路径是从 v_i 到 v_j 允许一个顶点 v_0 为中间点的最短路径。



其次，考虑从 v_i 到 v_j 是否存在包含 v_1 为中间点的路径： $(v_i, \dots, v_1, \dots, v_j)$ ，其中 (v_i, \dots, v_1) 和 (v_1, \dots, v_j) 分别是前一次找到的允许顶点 v_0 为中间点的最短路径。如果存在这样的路径，则 $(v_i, \dots, v_1) + (v_1, \dots, v_j)$ 为路径 $(v_i, \dots, v_1, \dots, v_j)$ 的长度，将其与前一次求得的允许 v_0 为中间点的最短路径长度比较，取较短者为当前的最短路径。



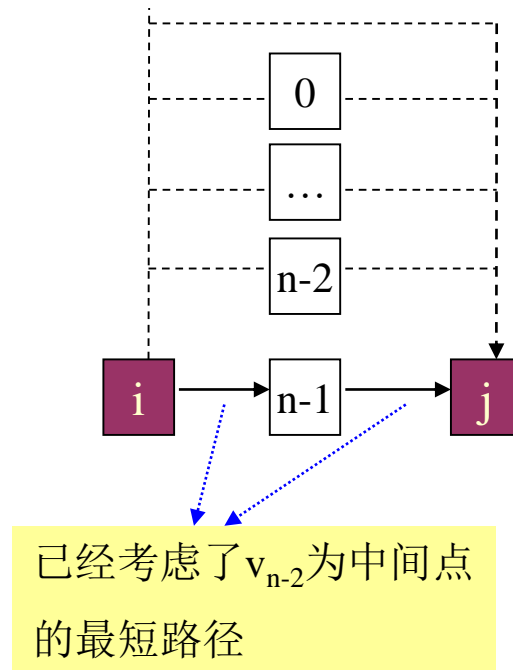
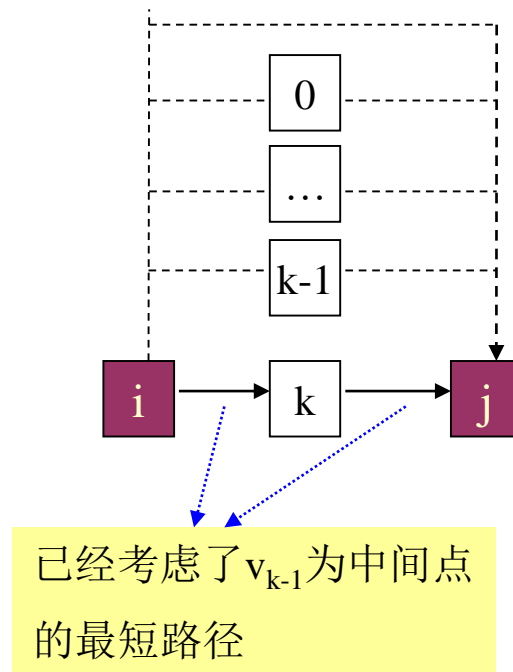
已经考虑了 v_0 为中间点的最短路径

.....

如果 (v_i, \dots, v_k) 和 (v_k, \dots, v_j) 分别是从 v_i 到 v_k 和从 v_k 到 v_j 允许 k 个顶点 v_0, v_1, \dots, v_{k-1} 为中间点的最短路径，则将 $(\underline{v_i, \dots, v_k}) + (\underline{v_k, \dots, v_j})$ 与已经得到的从 v_i 到 v_j 允许 k 个顶点 v_0, v_1, \dots, v_{k-1} 为中间点的最短路径进行比较，取较短者为从 v_i 到 v_j 允许 $k+1$ 个顶点 v_0, v_1, \dots, v_k 为中间点的最短路径。

.....

依次类推，直到加入顶点 v_{n-1} 为止，则得到的是 v_i 到 v_j 允许 n 个顶点 v_0, v_1, \dots, v_{n-1} 为中间点的最短路径。此时，已经考虑了所有顶点为中间点的可能性，因此，得到结果。



实现:

定义一个 $n \times n$ 的方阵序列: A_0, A_1, \dots, A_n , 其中 $A_k[i][j]$ 表示从 v_i 到 v_j 允许 k 个顶点 v_0, v_1, \dots, v_{k-1} 为中间点的最短路径 ($0 \leq k \leq n$), 并且 A_0 等于图的邻接矩阵。 $A_0[i][j]$ 表示从 v_i 到 v_j 不经过任何中间点的最短路径, $A_n[i][j]$ 就是从 v_i 到 v_j 的最短路径。

$$A_0[i][j] = \text{arcs}[i][j]$$

$$A_k[i][j] = \min \{ A_{k-1}[i][j], A_{k-1}[i][k-1] + A_{k-1}[k-1][j] \}$$

其中, $0 \leq i \leq n-1, 0 \leq j \leq n-1, 1 \leq k \leq n$

主要计算过程: 关系矩阵上的迭代和修改。

另外, 设置一个 $n \times n$ 的矩阵 `nextvex` 存放 v_i 到 v_j 最短路径上 v_i 的后继顶点。初始时, 如果 $A_0[i][j] = \infty$, 则 `nextvex[i][j] = -1`, 否则 `nextvex[i][j] = j`, 表示 v_j 是 v_i 的后继顶点。

在由 A_{k-1} 计算 A_k 时, 如果 $A_k[i][j] = A_{k-1}[i][k-1] + A_{k-1}[k-1][j]$,
则 $nextvex[i][j] = nextvex[i][k-1]$, $nextvex[i][j]$ 表示从 v_i 到 v_j 允许 k 个
顶点 v_0, v_1, \dots, v_{k-1} 为中间点的最短路径上顶点 v_i 的后继顶点。

路径: 长度 $A_n[i][j]$

$nextvex[i][j] = m_1,$

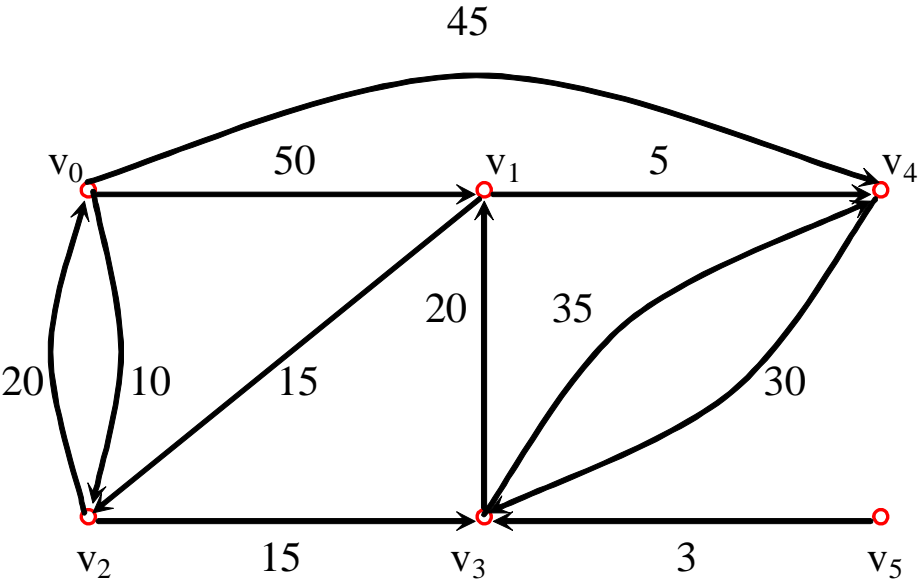
$nextvex[m_1][j] = m_2,$

$\dots,$

$nextvex[m_k][j] = j$

$v_i \rightarrow v_{m1} \rightarrow v_{m2} \rightarrow \dots \rightarrow v_{mk} \rightarrow v_j$

$$\text{arcs} = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 10 & \infty & 45 & \infty \\ \infty & 0 & 15 & \infty & 5 & \infty \\ 20 & \infty & 0 & 15 & \infty & \infty \\ \infty & 20 & \infty & 0 & 35 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 30 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & \infty & 0 \end{bmatrix}$$



$$A_0 = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 10 & \infty & 45 & \infty \\ \infty & 0 & 15 & \infty & 5 & \infty \\ 20 & \infty & 0 & 15 & \infty & \infty \\ \infty & 20 & \infty & 0 & 35 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 30 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & \infty & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{nextvex}_0 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 2 & 3 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & -1 & 5 \end{bmatrix}$$

加入第一个顶点 v_0 ,

$$A_1[i][j] = \min\{A_0[i][j], A_0[i][0] + A_0[0][j]\}$$

$$0 \leq i \leq n-1, 0 \leq j \leq n-1$$

$$A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 10 & \infty & 45 & \infty \\ \infty & 0 & 15 & \infty & 5 & \infty \\ 20 & 70 & 0 & 15 & 65 & \infty \\ \infty & 20 & \infty & 0 & 35 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 30 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & \infty & 0 \end{bmatrix} \quad \text{nextvex}_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & -1 & 5 \end{bmatrix}$$

加入顶点 v_1 ,

$$A_2[i][j] = \min\{A_1[i][j], A_1[i][1] + A_1[1][j]\}$$

$$0 \leq i \leq n-1, 0 \leq j \leq n-1$$

$$A_2 = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 10 & \infty & 45 & \infty \\ \infty & 0 & 15 & \infty & 5 & \infty \\ 20 & 70 & 0 & 15 & 65 & \infty \\ \infty & 20 & 35 & 0 & 25 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 30 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & \infty & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{nextvex}_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & -1 & 5 \end{bmatrix}$$

加入顶点 v_2 ,

$$A_3[i][j] = \min\{A_2[i][j], A_2[i][2] + A_2[2][j]\}$$

$$0 \leq i \leq n-1, 0 \leq j \leq n-1$$

$$A_3 = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 10 & 25 & 45 & \infty \\ 35 & 0 & 15 & 30 & 5 & \infty \\ 20 & 70 & 0 & 15 & 65 & \infty \\ 55 & 20 & 35 & 0 & 25 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 30 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & \infty & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{nextvex}_3 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 2 & 4 & -1 \\ 2 & 1 & 2 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 3 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & 4 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 3 & -1 & 5 \end{bmatrix}$$

加入顶点 v_3

$$A_4[i][j] = \min\{A_3[i][j], A_3[i][3] + A_3[3][j]\}$$

$$0 \leq i \leq n-1, 0 \leq j \leq n-1$$

$$A_4 = \begin{bmatrix} 0 & 45 & 10 & 25 & 45 & \infty \\ 35 & 0 & 15 & 30 & 5 & \infty \\ 20 & 35 & 0 & 15 & 40 & \infty \\ 55 & 20 & 35 & 0 & 25 & \infty \\ 85 & 50 & 65 & 30 & 0 & \infty \\ 58 & 23 & 38 & 3 & 28 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{nextvex}_4 = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 2 & 2 & 4 & -1 \\ 2 & 1 & 2 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 3 & 2 & 3 & 3 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 & 4 & -1 \\ 3 & 3 & 3 & 3 & 3 & 5 \end{bmatrix}$$

A_5 、 A_6 与 A_4 相同, nextvex_5 、 nextvex_6 与 nextvex_4 相同

例如，想知道 v_0 到 v_1 的最短路径

路径长度: $A[0][1]=45$;

最短路径:

由 $nextvex[0][1]=2$ 可知顶点 v_0 的下一顶点为 v_2 ;

由 $nextvex[2][1]=3$ 可知 v_2 的下一顶点为 v_3 ;

由 $nextvex[3][1]=1$ 可知 v_3 的下一顶点为 v_1 。

因此从 v_0 到 v_1 的最短路径为 $v_0 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow v_1$

算法:

最短路径及长度存储结构

typedef struct

```
{ /* 存放每对顶点间最短路径长度 */  
    AdjType a[MAXVEX][MAXVEX];  
    /* nextvex[i][j]存放 $v_i$ 到 $v_j$ 最短路径上 $v_i$ 的后继顶点的下标值 */  
    int nextvex[MAXVEX][MAXVEX];  
}ShortPath;
```

void floyd(Graph * pGraph, ShortPath * ppath)

```
{  
    int i, j, k;  
    for (i=0; i<pGraph->n; i++) //初始化  
        for (j=0; j<pGraph->n; j++)  
        {  
            if (pGraph->arcs[i][j]!=MAX) ppath->nextvex[i][j]=j;  
            else ppath->nextvex[i][j]= -1;  
            ppath->a[i][j]=pGraph->arcs[i][j];  
        } //接下页→
```

```

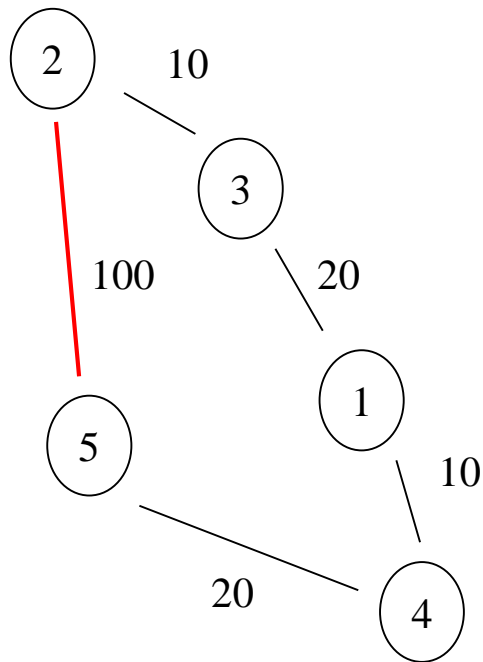
//计算 $A_0 \sim A_n$ , nextvex
for (k=0; k<pGraph->n; k++)
{
    for (i=0; i<pGraph->n; i++)
    for (j=0; j<pGraph->n; j++)
    {
        if ( (ppath->a[i][k]==MAX)|| (ppath->a[k][j]==MAX) )
            continue;
        distance = ppath->a[i][k] + ppath->a[k][j];
        if (distance < ppath->a[i][j])
        {
            ppath->a[i][j] = distance;
            ppath->nextvex[i][j] = ppath->nextvex[i][k];
        }
    }
}
}

```

复杂度分析:

时间复杂度: $O(n^3)$ 三层循环

空间复杂度: $O(n^2)$ 两个 $n \times n$ 矩阵



对于2-5，考虑1、2、3中间点时，都不变化（100）。

考虑v4中间点时：

2-4：已经考虑了1~3中间点的所有路径中最少的=40

4-5： 20

$40+20 < 100$

因此，2-5： 修改为60

8.6 拓扑排序

➤ 8.6.1 AOV网

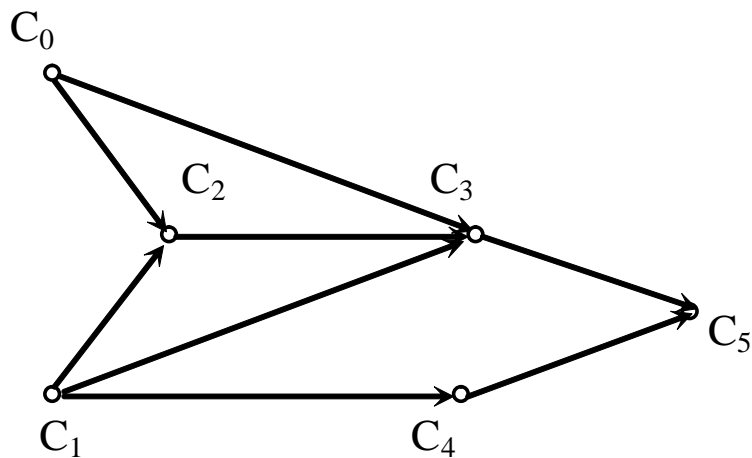
➤ 8.6.2 拓扑排序

8.6.1 AOV网

基本概念:

AOV网: 如果用图中的顶点表示活动, 边表示活动间的先后关系, 则这样的有向图称为**顶点活动网**(Activity On Vertex network, 简称AOV网)

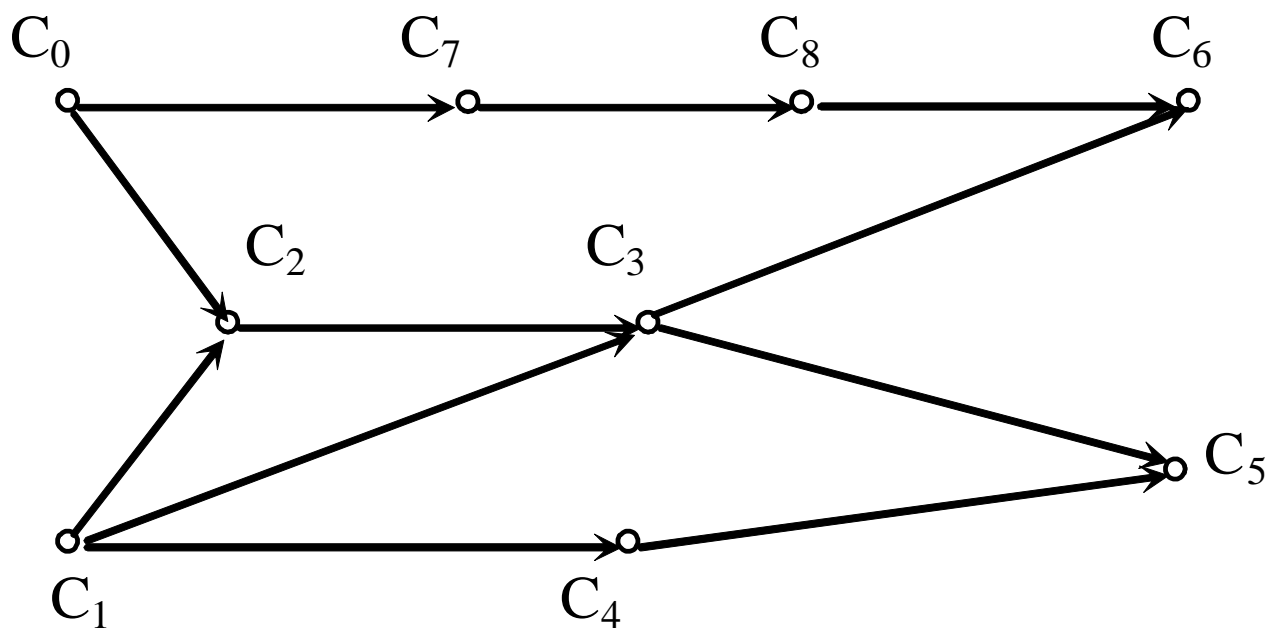
AOV网中的弧表示活动之间存在的先后制约关系



例：计算机专业的学生必须完成一系列规定的基础课和专业课才能毕业，这时**工程**就是完成给定的学习计划，而**活动**就是学习课程，这些课程的名称和代号如下表所示：

课程代号	课程名称	先修课程
C_0	高等数学	
C_1	程序设计语言	
C_2	离散数学	C_0, C_1
C_3	数据结构	C_1, C_2
C_4	算法语言	C_1
C_5	编译技术	C_3, C_4
C_6	操作系统	C_3, C_5
C_7	普通物理	C_0
C_8	计算机原理	C_7

在AOV网中，用顶点表示课程，有向边表示课程之间的优先关系，如果课程 C_i 是课程 C_j 的先修课，则在AOV网中必定存在一条有向边 $\langle C_i, C_j \rangle$ 。表中各课程的AOV网如下图所示



8.6.2 拓扑排序

对于一个**AOV网**，其所有顶点可以排成一个线性序列 v_1, v_2, \dots, v_n ，该线性序列具有以下性质：如果在**AOV网**中，从顶点 v_i 到顶点 v_j 存在一条路径，则在线性序列中，顶点 v_i 一定排在顶点 v_j 之前。

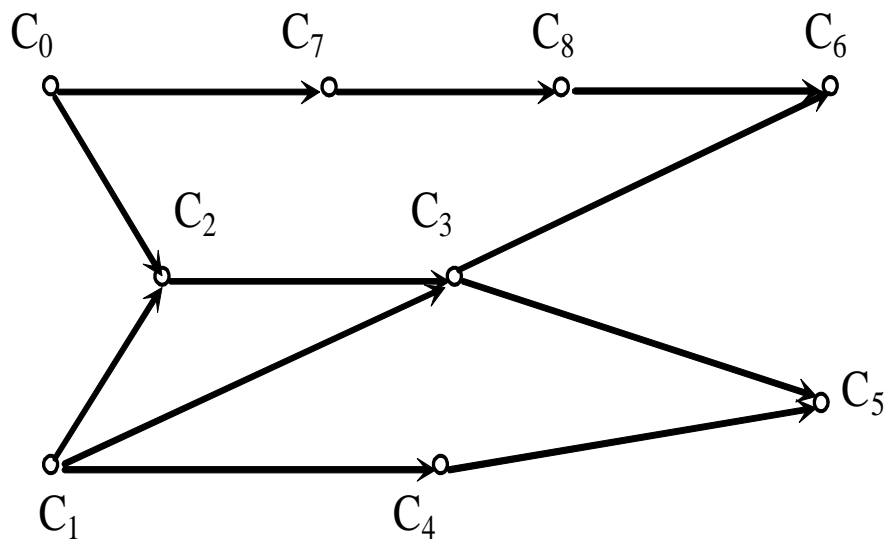
具有这种性质的线性序列称为**拓扑序列**，构造拓扑序列的操作称为**拓扑排序**

例：对下图中的AOV网进行拓扑排序

得到的一个拓扑序列： $C_0, C_1, C_2, C_4, C_3, C_5, C_7, C_8, C_6$,

另外一个拓扑序列： $C_0, C_7, C_8, C_1, C_4, C_2, C_3, C_6, C_5$

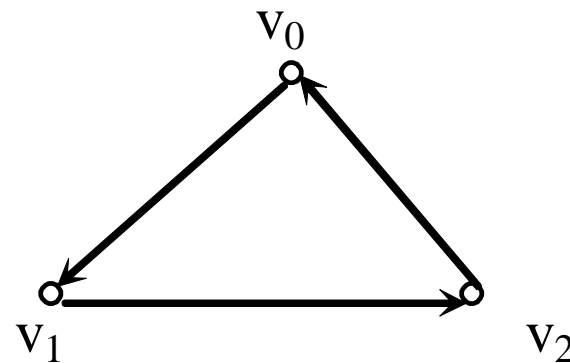
如果一个学生一学期只能选修一门课，则他必须按照某一个拓扑序列的次序学习，才能保证学习任何一门课时，其先修课程已学过。



注意：

- 1) 一个AOV网的拓扑序列不一定是唯一的。
- 2) 假设AOV网代表一个工程，如果条件限制只能串行工作，则AOV网某一拓扑序列就是整个工程得以顺利完成的一种可行方案。AOV网中一定不会出现回路（因为出现回路意味着，某些活动的开工是以自己工作的完成作为先决条件，这种现象称为死锁）。

下图所示的AOV网，就无法把顶点排成满足拓扑序列条件的线性序列。

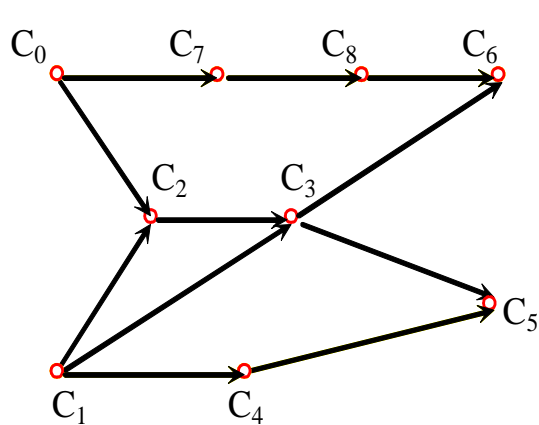


任何无回路的AOV网，其顶点都可以排成一个拓扑序列，方法如下：

- 1) 从AOV网中选择一个入度为0的顶点将其输出。
- 2) 在AOV网中删除此顶点及其所有的出边，修改出边关联的顶点的入度（减）。
- 3) 反复执行以上两步，直到所有顶点都已经输出为止，此时整个拓扑排序完成；
或者直到剩下的顶点的入度都不为0为止，此时说明AOV网中存在回路，拓扑排序无法再进行。

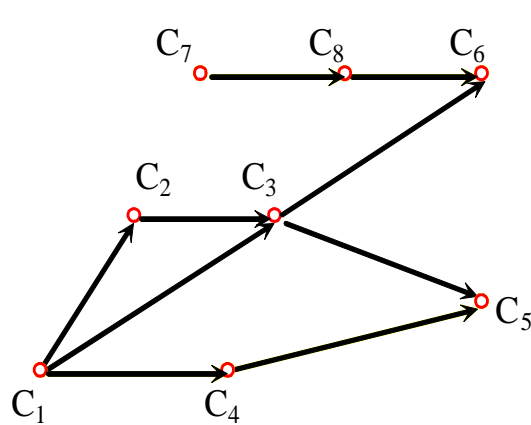
①. 顶点 C_0 和 C_1 的入度为0，可以任选一个输出，选择 C_0 ，将 C_0 及其所有的出边删除，得到图(b)。

②. 这时，图中入度为0的顶点是 C_1 和 C_7 ，选择 C_1 输出，并删除 C_1 和它的所有出边，得到图(c)。



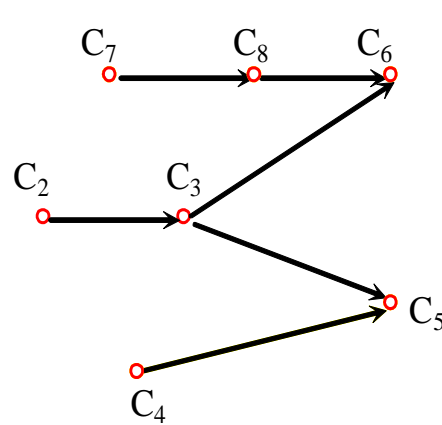
(a)

(a) 初态



(b)

(b) 输出 C_0 后

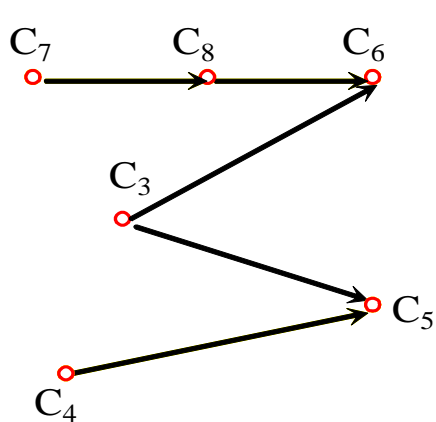


(c)

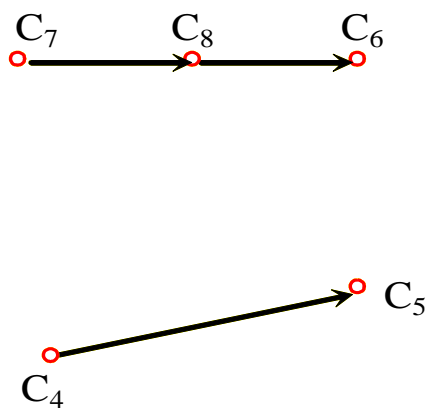
(c) 输出 C_1 后

③. 依此类推，依次选择 $C_2, C_3, C_4, C_5, C_7, C_8, C_6$ 输出，每次输出并删除所有出边后的图为(d), (e), (f), (g), (h), (i)。

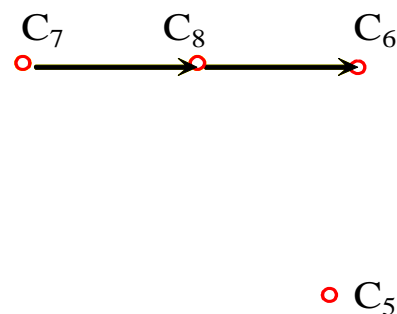
最后得到的拓扑序列为 $C_0, C_1, C_2, C_3, C_4, C_5, C_7, C_8, C_6$ 。



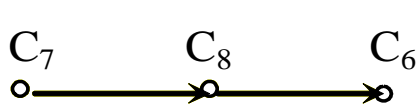
(d) 输出 C_2 后



(e) 输出 C_3 后



(f) 输出 C_4 后



(g) 输出 C_5 后



(h) 输出 C_7 后



(i) 输出 C_8 后

拓扑排序算法:

设AOV网采用邻接表表示，边表为出边表。

算法中定义一个indegree数组，存放各顶点的入度。

由于可能存在多个入度为0的顶点，为了控制输出次序，设置一个链栈存储入度为0的顶点。

拓扑排序前，先计算所有顶点的入度，然后将所有入度为0的顶点压栈（其入度已经没有任何意义，利用“入度”构成静态链栈。一旦弹栈出去，该结点再没有用途）。

从栈顶取出一个顶点将其输出，由它的出边表可以得到以该顶点为起点的出边，将这些边终点的入度减1，即删除这些边。如果某条边终点的入度为0，则将该顶点入栈。

反复进行上述操作，直到栈为空。此时，如果输出的顶点个数小于 n ，则说明该AOV网中存在回路；否则，拓扑排序正常结束。

算法结束后，拓扑序列存放在变量ptopo中。

具体实现时，链栈可以利用顶点表中，值为0的indegree元素实现。

入度

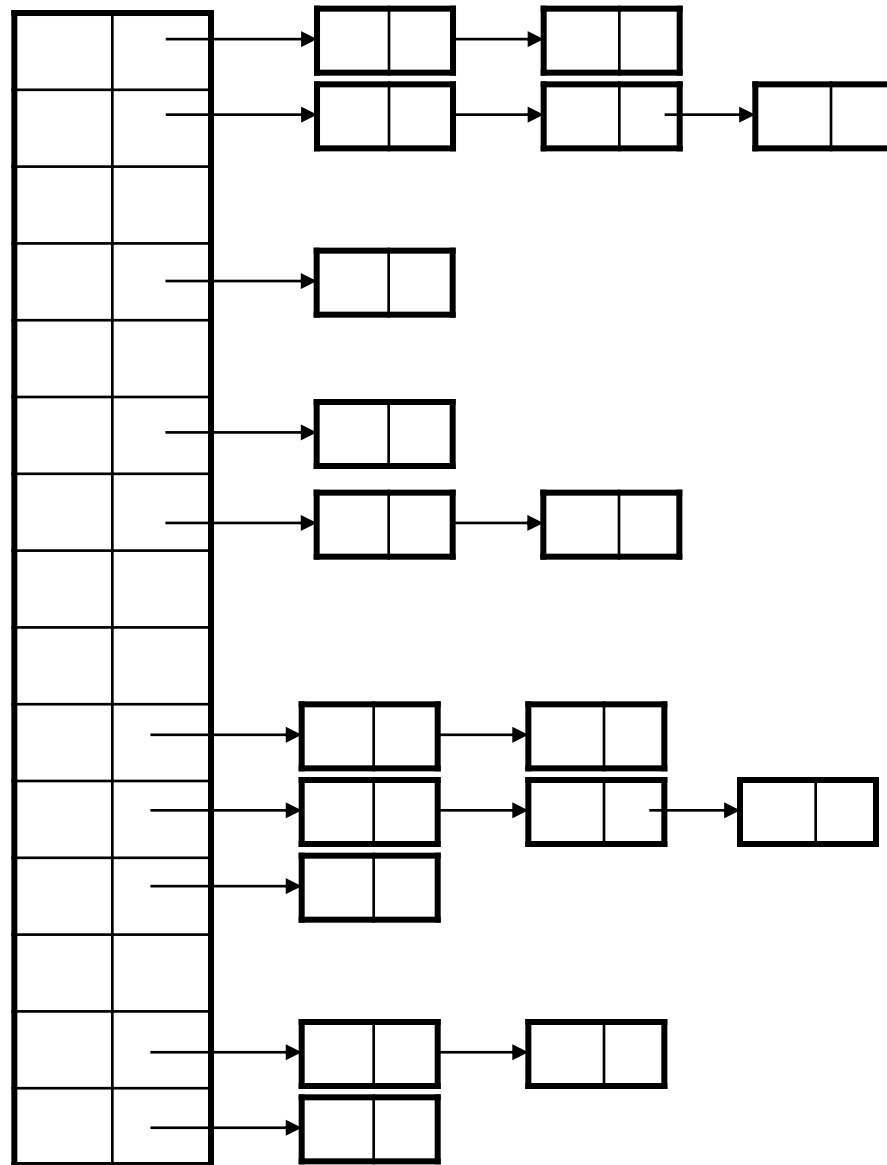
0	
1	
2	
3	
4	0
5	
6	
7	0
8	0
9	
10	
11	
12	0
13	
14	

Indegree数组

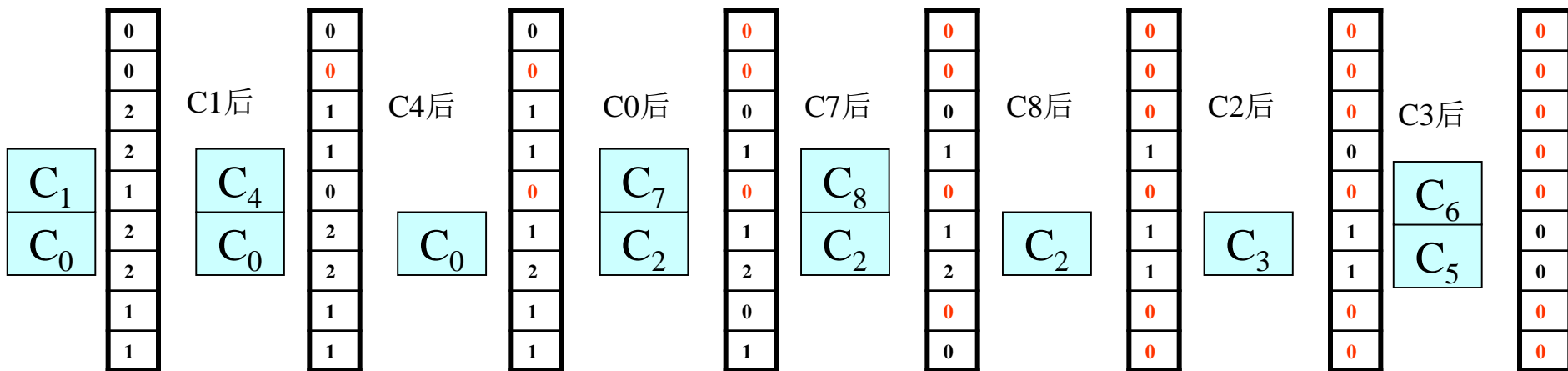
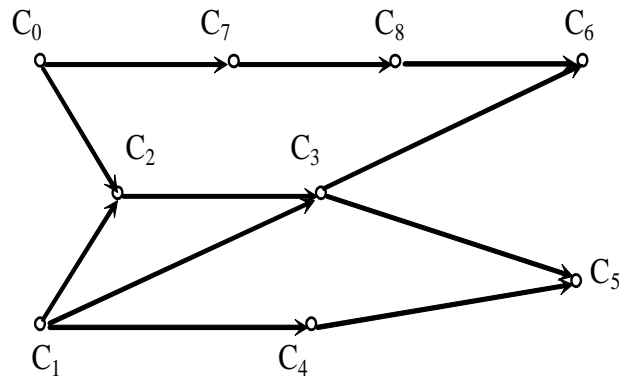
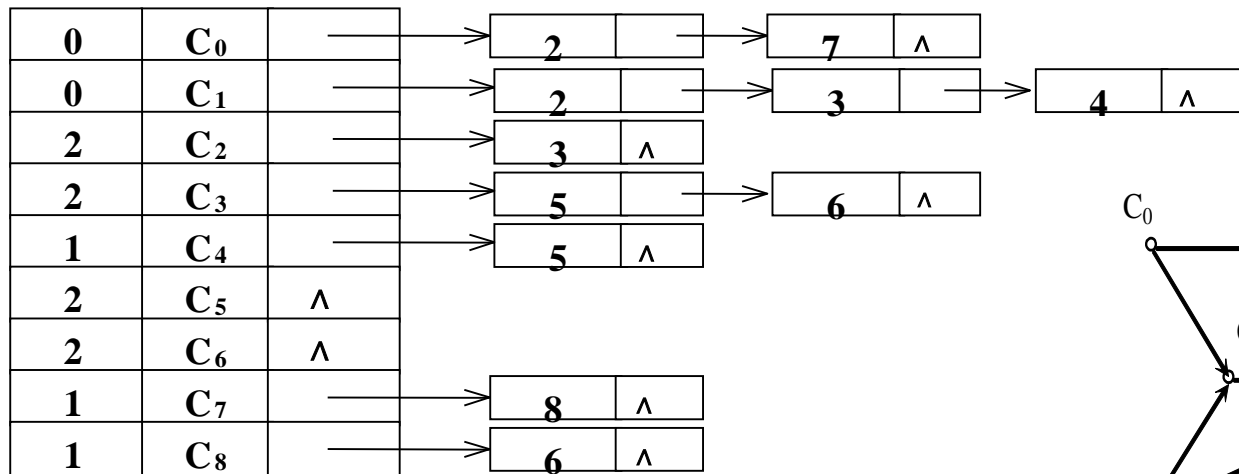
7
8
12
-1

← top = 4

出边表



例：AOV网的邻接表表示如图所示。按上述算法进行拓扑排序



拓扑序列为: C₁, C₄, C₀, C₇, C₈, C₂, C₃, C₆, C₅

算法复杂度:

设AOV网有 n 个顶点， e 条边，算法最初首先统计各个顶点的入度，并检查入度为零的顶点，并将这些顶点压栈，花费的时间为 $O(n+e)$ 。

下面进行拓扑排序时，每个顶点都入栈一次，且每个顶点边表中的边结点都被检查一遍，运行时间为 $O(n+e)$ 。

因此，**拓扑排序算法**的时间复杂度为 $O(n+e)$

8.7 关键路径

➤ 8.7.1 AOE网

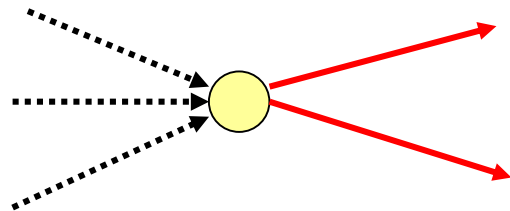
➤ 8.7.2 关键路径

8.7.1 AOE网

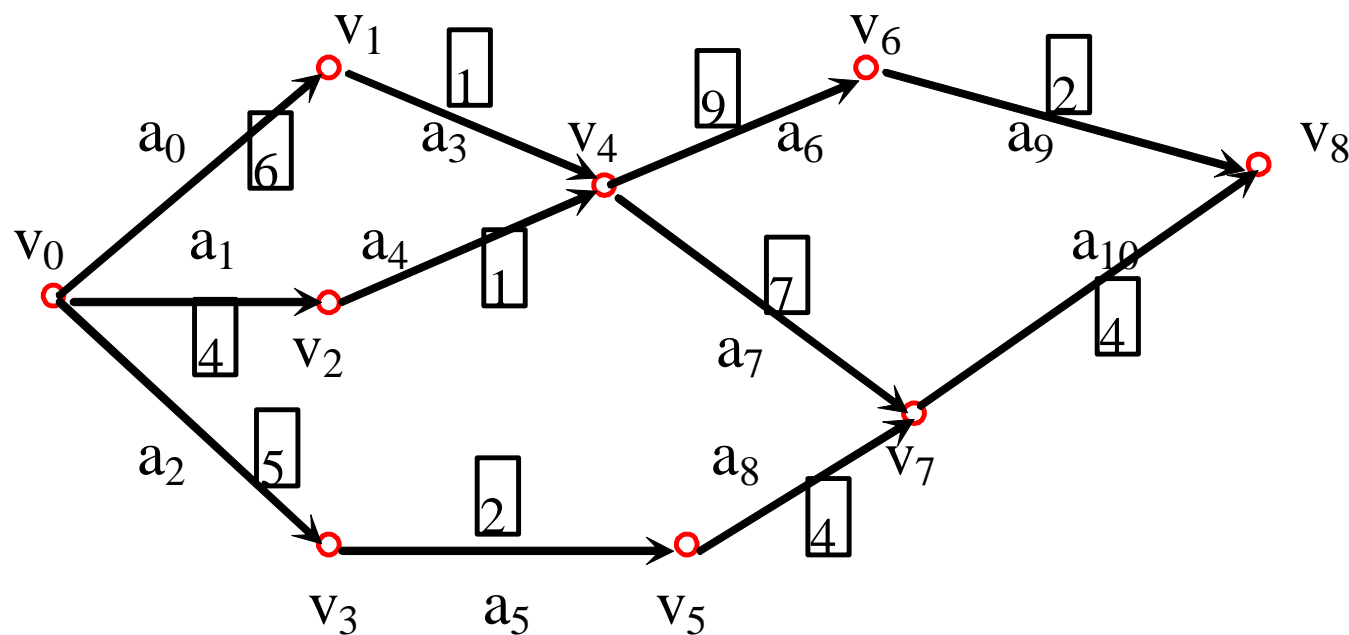
AOE网：如果在带权的有向图中，用顶点表示事件，用有向边表示活动，边上的权值表示活动持续的时间，则此带权的有向图称为**边活动网** (Activity On Edge network, 简称**AOE网**)。

AOE网通常用于估计工程的完成时间。

顶点所表示的**事件**实际上就是它的**入边**所表示的活动都已完成，它的**出边**所表示的活动可以开始这样一种状态。



例：AOE网包括11项活动，9个事件，事件 v_0 表示整个工程可以开始这样一个状态；事件 v_4 表示活动 a_3 、 a_4 已经完成，活动 a_6 、 a_7 可以开始这个状态，事件 v_8 表示整个工程结束。如果权所表示的时间单位是天，则活动 a_0 需要6天完成，活动 a_1 需要4天完成，等等。整个工程一开始，活动 a_0 、 a_1 、 a_2 就可以并行进行，而活动 a_3 、 a_4 、 a_5 只有当事件 v_1 、 v_2 、 v_3 分别发生后才能进行，当活动 a_9 、 a_{10} 完成时，整个工程也就完成。



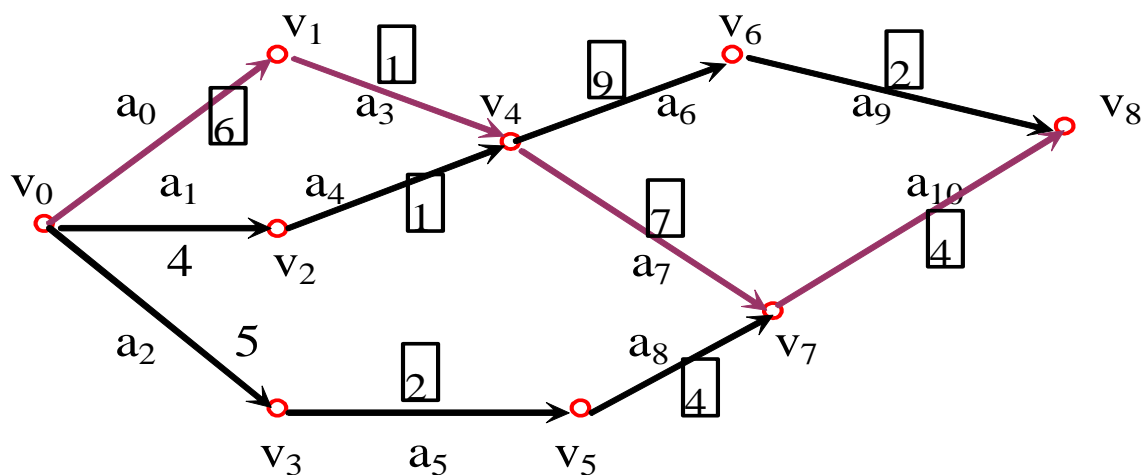
表示实际工程的AOE网应无回路，只有一个入度为0的起始顶点和一个出度为0的终止顶点。

利用AOE网进行工程管理时，需要讨论以下两个问题：

- 1) 完成整个工程至少需要多少时间？
- 2) 哪些活动是影响工程进度的关键活动？

8.7.2 关键路径

AOE网中有些活动可以并行进行，所以完成整个工程的最短时间是**从开始顶点到完成顶点的最长路径长度**，路径长度为路径上各边的权值之和。把开始顶点到完成顶点的最长路径称为**关键路径**。



v_0, v_1, v_4, v_7, v_8 是一条关键路径，长度为18，也就是整个工程至少18天才能完成。减少关键活动的完成时间，则整个工程就有可能提前完成。

如何确定AOE网的关键路径？

首先定义几个变量

(1) 事件 v_j 可能的最早发生时间 $ee(j)$

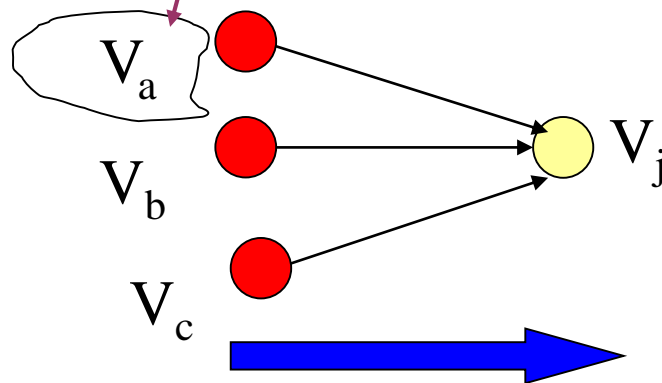
从开始点到 v_j 的最长路径长度。也是从 v_j 开始的活动能够开工的最早时间。只有进入 v_j 的活动 $\langle v_i, v_j \rangle$ 都结束， v_j 代表的事件才能发生。

$$ee(0)=0$$

$$ee(j)=\max\{ ee(i)+\text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle) \} \quad \langle v_i, v_j \rangle \in T, \\ 1 \leq j \leq n-1$$

T 是所有以 v_j 为终点的入边的集合， $\text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle)$ 为边 $\langle v_i, v_j \rangle$ 的权。

ee由前往后推算。



(2) 事件 v_i 允许的最迟发生时间 $le(i)$

不推迟整个工期的前提下， v_i 允许的最晚发生时间。

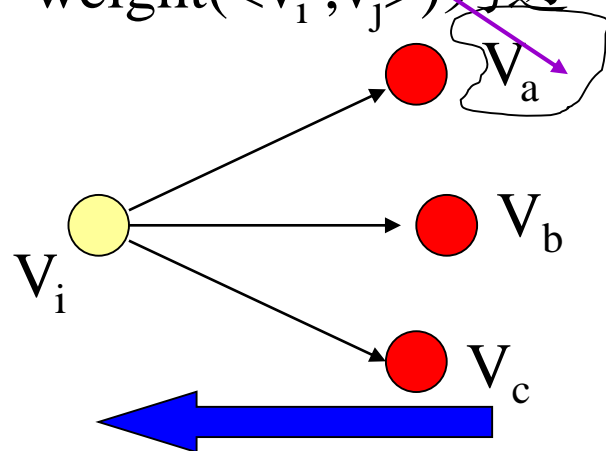
为了不拖延整个工期， v_i 发生的最晚时间不得迟于其后继事件 v_j 的最晚发生时间减去活动 $\langle v_i, v_j \rangle$ 的持续时间。

$$le(n-1) = ee(n-1)$$

$$le(i) = \min \{ le(j) - \text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle) \} \quad \langle v_i, v_j \rangle \in S, \\ 0 \leq i \leq n-2$$

S 是所有以 v_i 为开始顶点的出边的集合， $\text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle)$ 为边 $\langle v_i, v_j \rangle$ 的权。

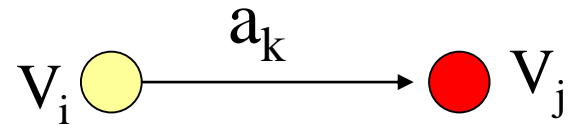
le 由后往前推算。



(3) 活动 $a_k = \langle v_i, v_j \rangle$ 的最早开始时间 $ea(k)$

只有事件 v_i 发生了，活动 a_k 才能开始。

$$ea(k) = ee(i)$$



(4) 活动 $a_k = \langle v_i, v_j \rangle$ 的最晚开始时间 $la(k)$

事件 v_j 的最迟发生时间减去活动 a_k 的持续时间。

$$la(k) = le(j) - \text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle)$$

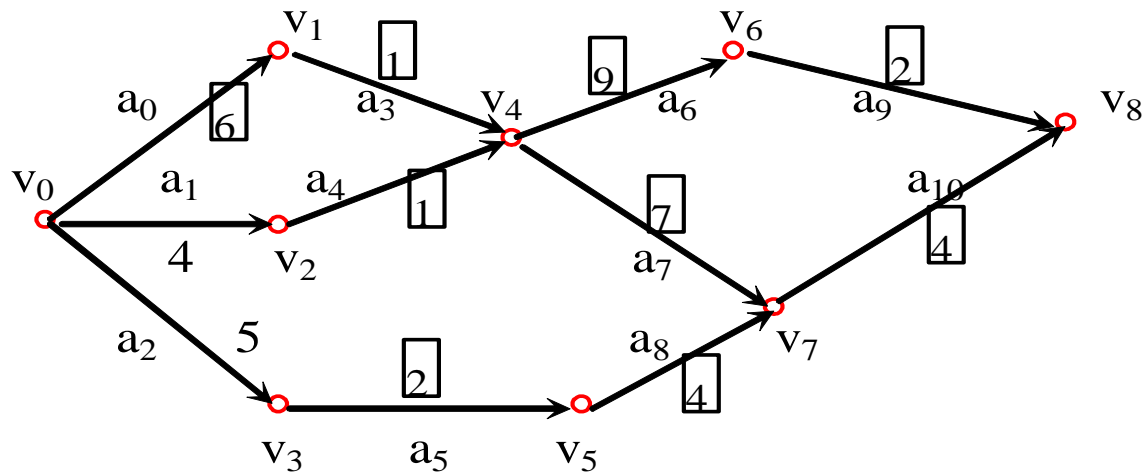
$\text{weight}(\langle v_i, v_j \rangle)$ 为边 $\langle v_i, v_j \rangle$ 的权值。

$la(k) - ea(k)$: 表示完成活动 a_k 的时间余量，是在不延误工期的前提下，活动 a_k 可以延迟的时间。

把 $ea(k) = la(k)$ 的活动 a_k 称为**关键活动**。

关键路径由关键活动构成。

例题:求图中的AOE网的关键路径



按上述公式分别求出:

事件的最早发生时间: $ee(i)$ ($0 \leq i \leq n-1$)

事件的最迟发生时间: $le(i)$ ($0 \leq i \leq n-1$)

活动的最早开始时间: $ea(k)$ ($0 \leq k \leq e-1$)

活动的最晚开始时间: $la(k)$ ($0 \leq k \leq e-1$)

$$ee(0)=0$$

$$ee(1)=ee(0)+\text{weight}(<v_0,v_1>)=0+6=6$$

$$ee(2)=ee(0)+\text{weight}(<v_0,v_2>)=0+4=4$$

$$ee(3)=ee(0)+\text{weight}(<v_0,v_3>)=0+5=5$$

$$ee(4)=\max\{ee(1)+\text{weight}(<v_1,v_4>), ee(2)+\text{weight}(<v_2,v_4>)\}$$

$$=\max\{6+1, 4+1\}=7$$

$$ee(5)=ee(3)+\text{weight}(<v_3,v_5>)=5+2=7$$

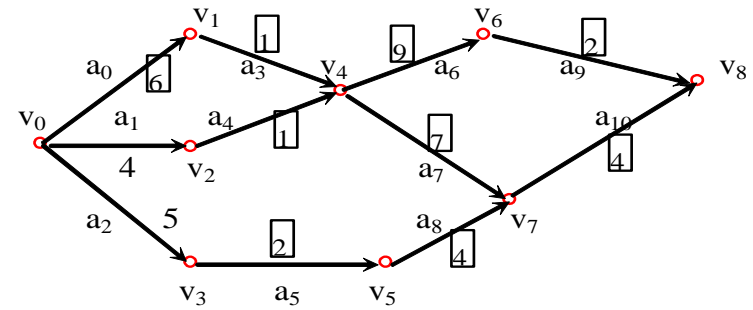
$$ee(6)=ee(4)+\text{weight}(<v_4,v_6>)=7+9=16$$

$$ee(7)=\max\{ee(4)+\text{weight}(<v_4,v_7>), ee(5)+\text{weight}(<v_5,v_7>)\}$$

$$=\max\{7+7, 7+4\}=14$$

$$ee(8)=\max\{ee(6)+\text{weight}(<v_6,v_8>), ee(7)+\text{weight}(<v_7,v_8>)\}$$

$$=\max\{16+2, 14+4\}=18$$



$$le(8)=ee(8)=18$$

$$le(7)=ee(8)-weight(<v_7,v_8>)=18-4=14$$

$$le(6)=ee(8)-weight(<v_6,v_8>)=18-2=16$$

$$le(5)=ee(7)-weight(<v_5,v_7>)=14-4=10$$

$$le(4)=\min\{le(7)-weight(<v_4,v_7>), le(6)-weight(<v_4,v_6>)\}$$

$$=\min\{14-7, 16-9\}=7$$

$$le(3)=le(5)-weight(<v_3,v_5>)=10-2=8$$

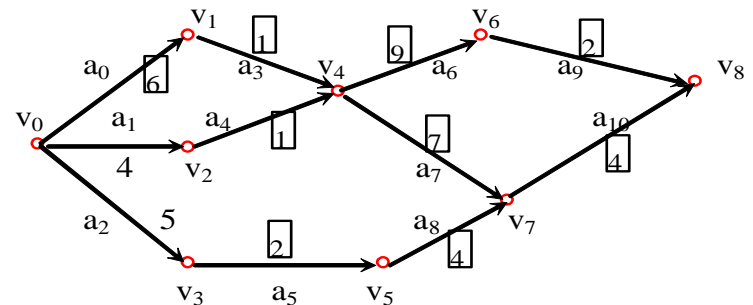
$$le(2)=le(4)-weight(<v_2,v_4>)=7-1=6$$

$$le(1)=le(4)-weight(<v_1,v_4>)=7-1=6$$

$$le(0)=\min\{le(1)-weight(<v_0,v_1>), le(2)-weight(<v_0,v_2>),$$

$$le(3)-weight(<v_0,v_3>)\}$$

$$=\min\{6-6, 6-4, 8-5\}=0$$



$$ea(0)=ee(0)=0$$

$$ea(1)=ee(0)=0$$

$$ea(2)=ee(0)=0$$

$$ea(3)=ee(1)=6$$

$$ea(4)=ee(2)=4$$

$$ea(5)=ee(3)=5$$

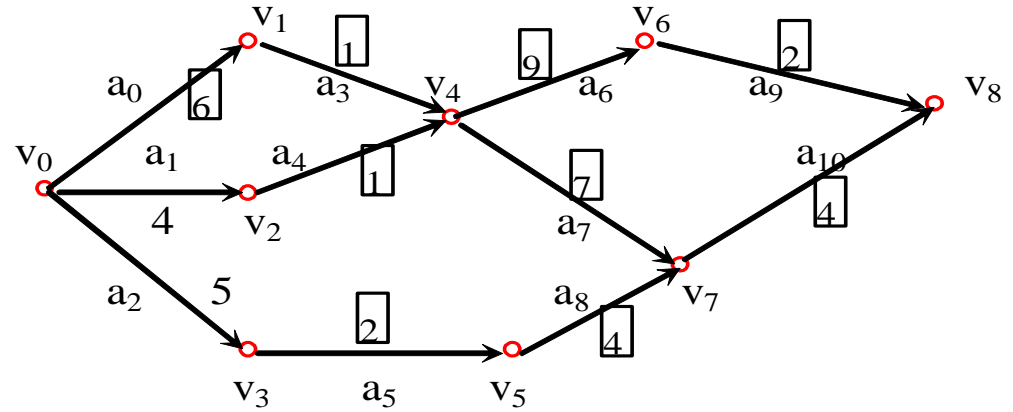
$$ea(6)=ee(4)=7$$

$$ea(7)=ee(4)=7$$

$$ea(8)=ee(5)=7$$

$$ea(9)=ee(6)=16$$

$$ea(10)=ee(7)=14$$



$$la(0)=le(1)-weight(<v_0,v_1>)=6-6=0$$

$$la(1)=le(2)-weight(<v_0,v_2>)=6-4=2$$

$$la(2)=le(3)-weight(<v_0,v_3>)=8-5=3$$

$$la(3)=le(4)-weight(<v_1,v_4>)=7-1=6$$

$$la(4)=le(4)-weight(<v_2,v_4>)=7-1=6$$

$$la(5)=le(5)-weight(<v_3,v_5>)=10-2=8$$

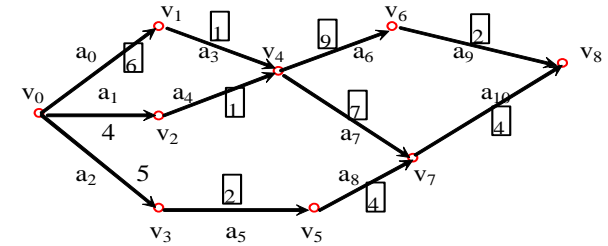
$$la(6)=le(6)-weight(<v_4,v_6>)=16-9=7$$

$$la(7)=le(7)-weight(<v_4,v_7>)=14-7=7$$

$$la(8)=le(7)-weight(<v_5,v_7>)=14-4=10$$

$$la(9)=le(8)-weight(<v_6,v_8>)=18-2=16$$

$$la(10)=le(8)-weight(<v_7,v_8>)=18-4=14$$



$$\mathbf{la(0) - ea(0) = 0 - 0 = 0}$$

$$\mathbf{la(1) - ea(1) = 2 - 0 = 2}$$

$$\mathbf{la(2) - ea(2) = 3 - 0 = 3}$$

$$\mathbf{la(3) - ea(3) = 6 - 6 = 0}$$

$$\mathbf{la(4) - ea(4) = 6 - 4 = 2}$$

$$\mathbf{la(5) - ea(5) = 8 - 5 = 3}$$

$$\mathbf{la(6) - ea(6) = 7 - 7 = 0}$$

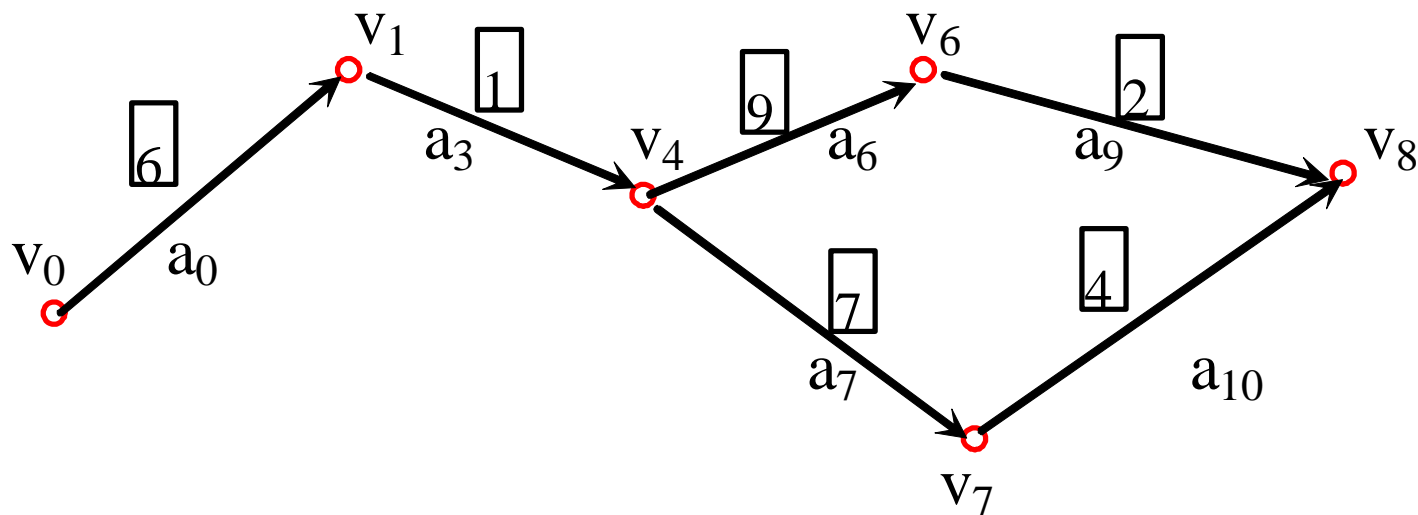
$$\mathbf{la(7) - ea(7) = 7 - 7 = 0}$$

$$\mathbf{la(8) - ea(8) = 10 - 7 = 3}$$

$$\mathbf{la(9) - ea(9) = 16 - 16 = 0}$$

$$\mathbf{la(10) - ea(10) = 14 - 14 = 0}$$

结果：活动 $a_0, a_3, a_6, a_7, a_9, a_{10}$ 为关键活动



讨论：

- 1) 延误关键活动的持续时间，推迟整个工程时间；
- 2) 缩短非关键活动的持续时间，对整个工程时间无影响；
- 3) 只有缩短关键活动的持续时间，才能缩短整个工程时间，但可能引起关键活动的变化；
- 4) 缩短某些关键活动的持续时间，并不一定提前工程完成时间；

关键路径算法

存储结构：AOE网采用邻接表（出边表）表达，四个数组ee、le、ea和la分别表示：

ee - 事件的可能最早发生时间

le - 事件的允许最迟发生时间

ea - 活动的最早开始时间

la - 活动的最晚开始时间

关键活动用一对相关顶点输出。

计算 $ee(j)$ 必须在顶点 v_j 所有前驱顶点的最早发生时间都已经求出的前提下进行，而计算 $le(i)$ 必须在顶点 v_i 所有后继顶点的最迟发生时间都已经求出的前提下进行，因此，**顶点序列必须是一个拓扑序列**。首先检查是否有环，如无则找出 $ea[k] = la[k]$ 的关键活动。

算法复杂度：设AOE网有 n 个顶点， e 条边，在求事件可能的最早发生时间及允许的最迟发生时间，以及活动的最早开始时间和最晚开始时间时，都要对图中所有顶点及每个顶点边表中所有的边结点进行检查，时间花费为 $O(n+e)$ 。因此，求关键路径算法的时间复杂度为 $O(n+e)$

本章小结：

图是一种复杂的非线性结构。

本章介绍了图的基本概念，图的相邻矩阵和邻接表两种常用的存储表示方法，讨论了图的周游、最小生成树、最短路径、拓扑排序及关键路径等问题，并给出了相应的算法。

重点是掌握图的存储表示和各种算法的基本思想。

- 1) **图**: 无向图, 有向图, 边(弧)带权=>网络
- 2) **图的存储**: 邻接矩阵, 邻接表(逆邻接表)
通过存储表示, 顶点入度、出度计算
无向图的邻接多重表, 有向图的十字链表
- 3) **图的遍历**: DFS(深度优先)、BFS(广度优先)
不同存储表示(邻接矩阵、邻接表)下的实现算法。
- 4) **最小生成树**: 邻接矩阵存储表示下的Prim算法、kruskal算法
- 5) **最短路径**: 邻接矩阵存储表示下的问题求解。
Dijkstra算法用于求一个顶点到其它顶点的最短路径
Floyd算法用于求每一对顶点间的最短路径
- 6) **拓扑排序**
AOV网, 拓扑排序
- 7) **关键路径**
AOE网, 关键路径

习题: 书p317~319(无书面作业, 但需要思考、复习)

