

第一章 图的基本概念

本次课主要内容

- (一)、最短路算法
- (二)、图的代数表示
 - 1、图的邻接矩阵
 - 2、图的关联矩阵



(一)、最短路算法

1、相关概念

(1) 赋权图

在图 G 的每条边上标上一个实数 $w(e)$ 后, 称 G 为边赋权图。被标上的实数称为边的权值。

若 H 是赋权图 G 的一个子图, 称 $W(H)=\sum_{e \in E(H)} w(e)$ 为子图 H 的权值。

权值的意义是广泛的。可以表示距离, 可以表示交通运费, 可以表示网络流量, 在朋友关系图甚至可以表示友谊深度。但都可以抽象为距离。



(2) 赋权图中的最短路

设 G 为边赋权图。 u 与 v 是 G 中两点，在连接 u 与 v 的所有路中，路中各边权值之和最小的路，称为 u 与 v 间的最短路。

∴ (3) 算法

解决某类问题的一组有穷规则，称为算法。

1) 好算法

算法总运算量是问题规模的多项式函数时，称该算法为好算法，也称有效算法。有好算法的问题称为**P**类问题

问题规模：描述或表示问题需要的信息量。通常用图的顶点数和边数描述。

算法中的运算包括算术运算、比较运算等。运算量用运算次数表示。

2) 算法分析

对算法进行分析，主要对时间复杂性进行分析。分析运算量和问题规模之间的关系。

最短路算法

□ **问题：**若干个城市被铁路网连通， 任意指定其中的两座城市， 试求这两座城市之间的最近的铁路路线。

◆ **图论模型：** 城市作为顶点， 仅当两城市有一段铁路， 而这段铁路中途没有其他火车站， 则将这两个城市连边， 如此构成一个图。 对每条边 e 赋权 $w(e)$ ， $w(e)$ 代表 e 的长度， 得到加权的连通图。 $\Pi(u, v)$ 代表以 u, v 为端点的线路的集合， $P(u, v)$ 表示 u 到 v 的一条线路，

$W(P(u, v))$ 代表 $P(u, v)$ 上所有边的权之和，

即 $W(P(u, v)) = \sum_{e \in P(u, v)} w(e)$

目标是求一条线路

$$W(P_0(u, v)) = \min_{p(u, v) \in \Pi(u, v)} \{W(P(u, v))\}$$

::: Dijkstra算法

Dijkstra算法能求一个顶点到另一顶点最短路径。它是由Dijkstra于1959年提出的，也称狄克斯特拉算法。实际它能求出始点到其它所有顶点的最短路径。

Dijkstra算法基本思想：

它是一种标号法：给赋权图的每一个顶点记一个数，称为顶点的标号（固定标号（ S_i 中的点）或者临时标号（ $V-S_i$ 中的点））；临时标号表示从始顶点到该标点的最短路长的上界；固定标号则是从始顶点到该顶点的最短路长。



Dijkstra 算法:

(1) u, v 不相邻时, 取 $w(uv) = \infty$.

(2) 令 $l(u_0) = 0$; $l(v) = \infty$, $v \neq u_0$; $S_0 = \{u_0\}$, $i = 0$.

(3) 对每个 $v \notin S_i$, 用

$$\min\{l(v), l(u_i) + w(u_i v)\}$$

替代 $l(v)$; 设 u_{i+1} 是使 $l(v)$ 取最小值的 $V(G) - S_i$ 中的顶, 令 $S_{i+1} = S_i \cup \{u_{i+1}\}$.

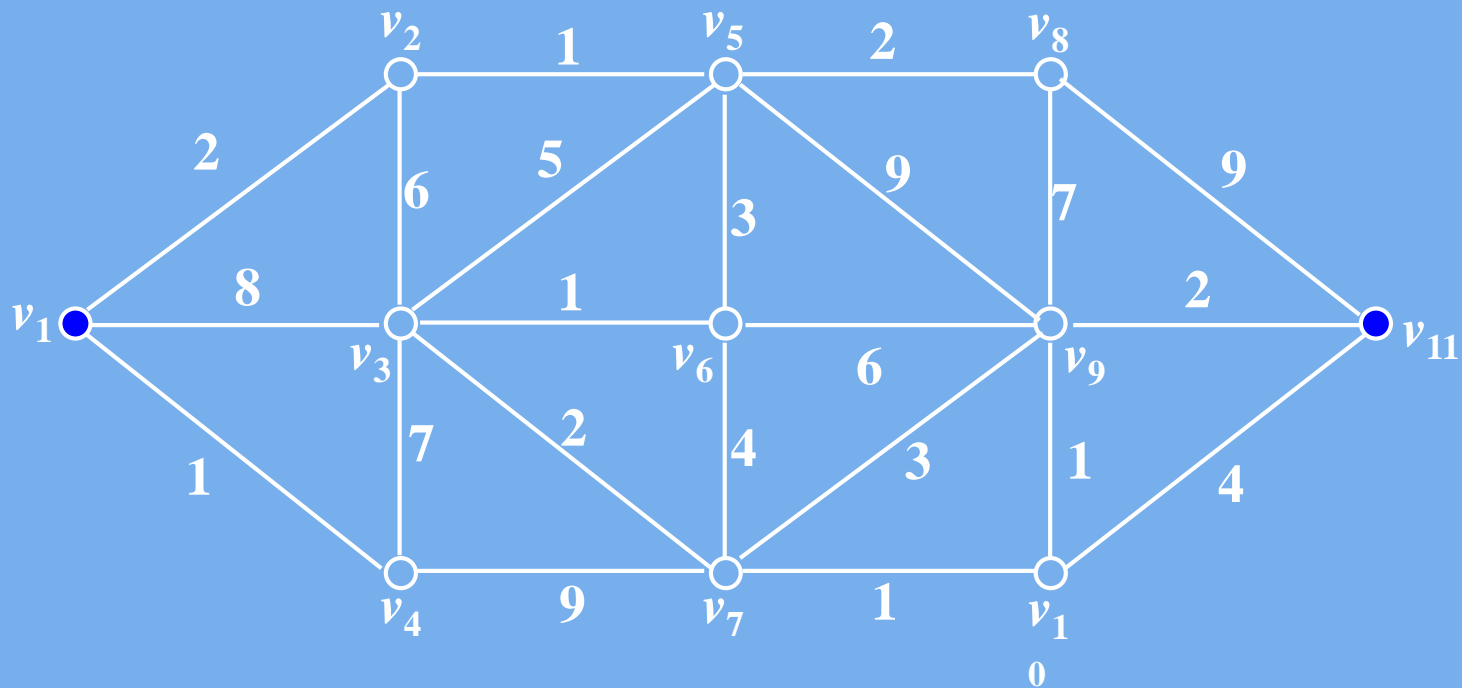
(4) $i = \nu - 1$, 止; 若 $i < \nu - 1$, 用 $i + 1$ 代替 i , 转(3).

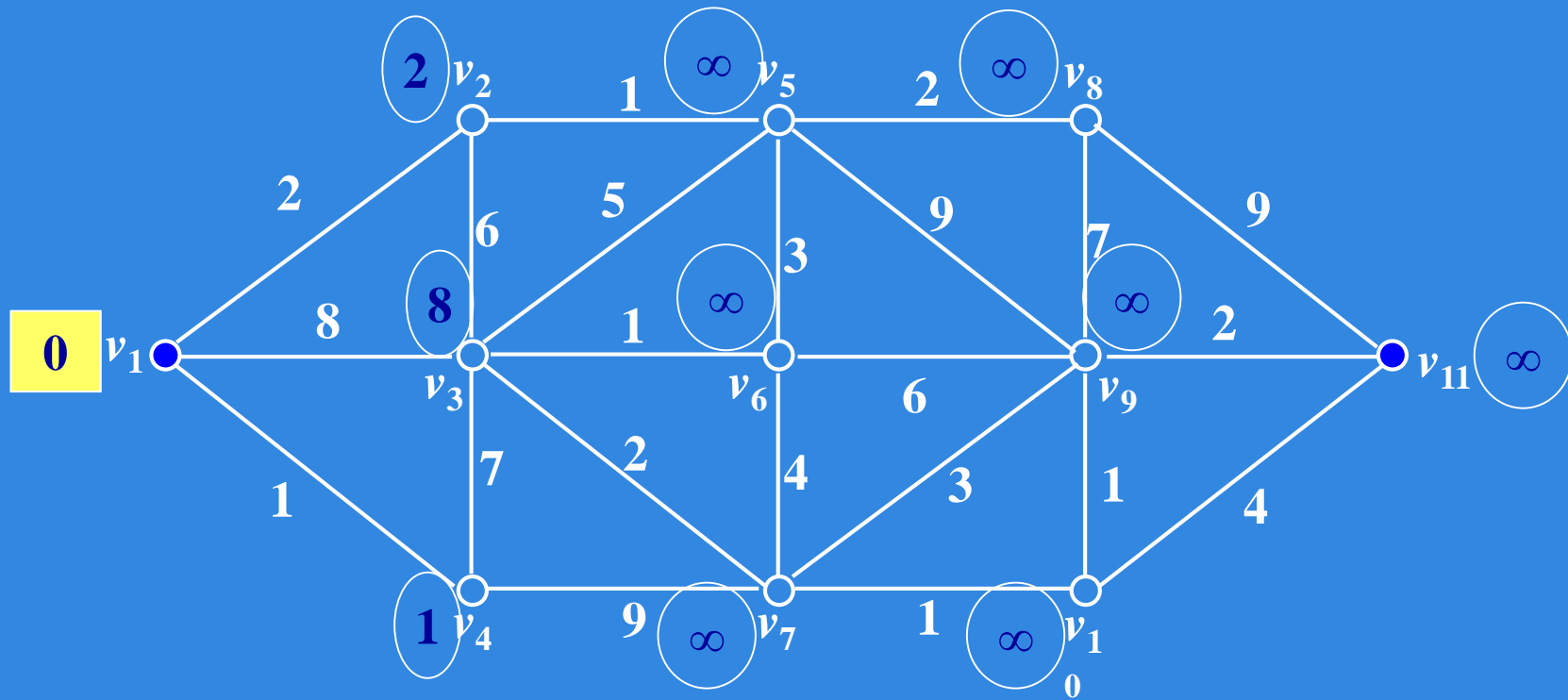
容易看出 S 中的元的标号是固定标号, $l(u)$ 代表起点到 u 的距离, $V - S$ 中的标号是临时标号, $l(u)$ 代表起点到 u 的距离的上界

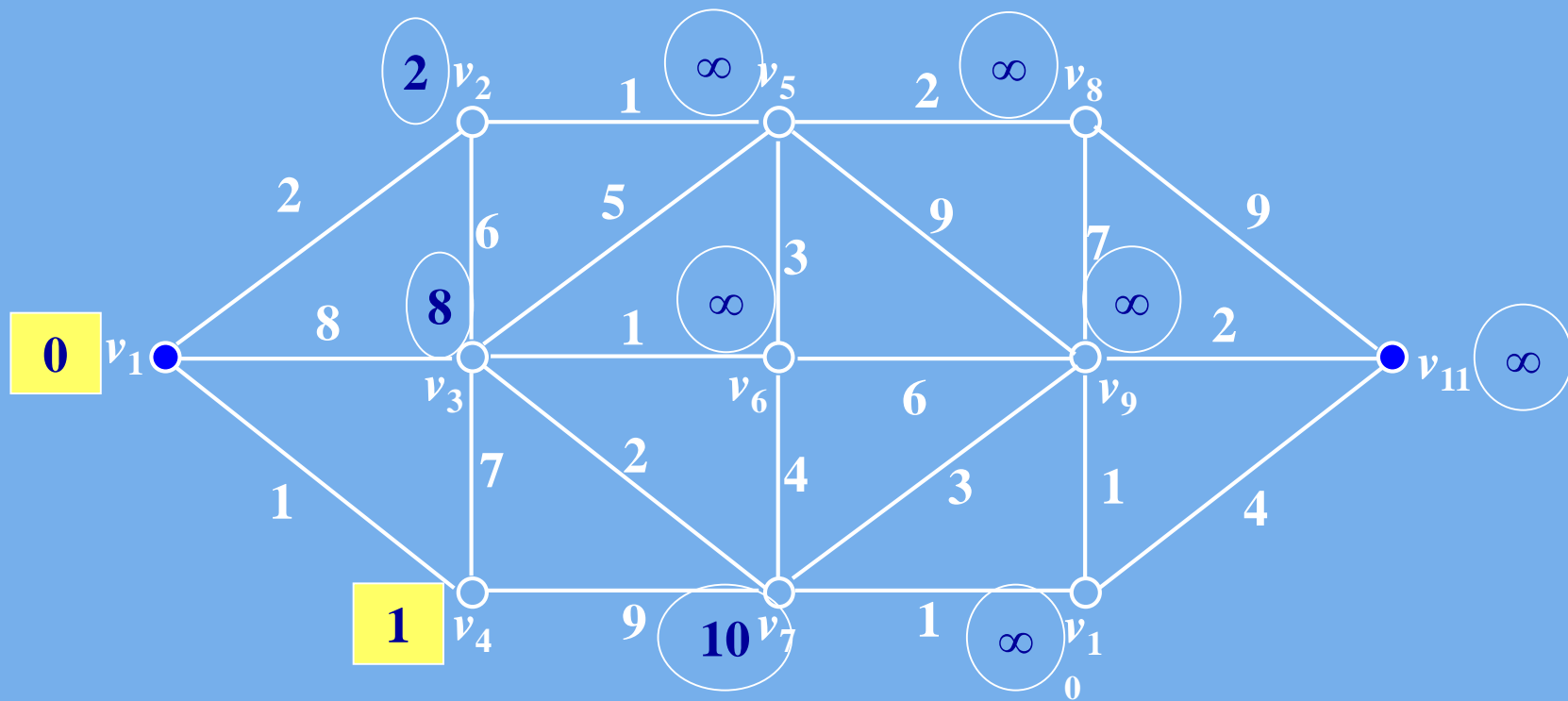


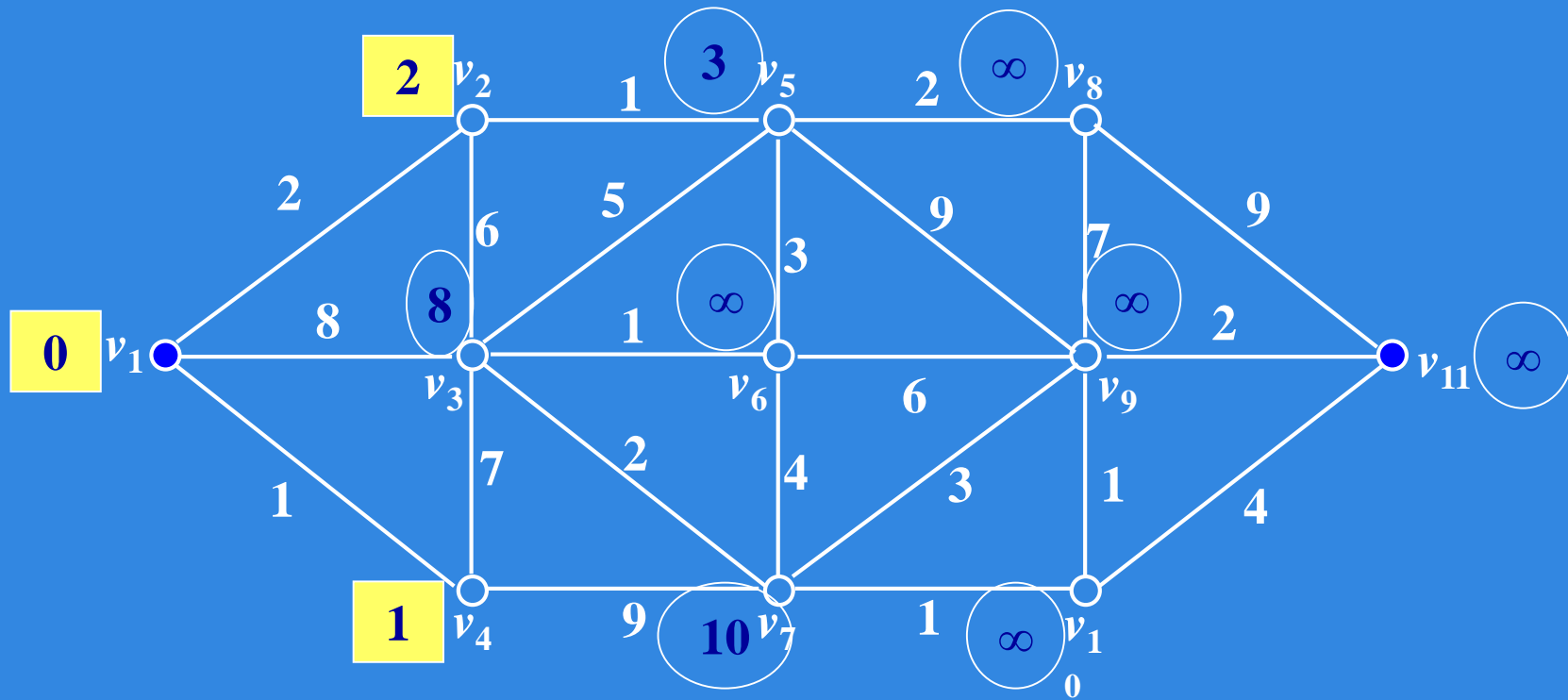
- ❑ 由于G是有限图，故有限步之后，可以逐次求出起点到每个顶的距离，而且可以在算法执行中标志出起点到各个点的一条最短路。
- ❑ Dijkstra算法的时间复杂度是 $O(n^2)$,是有效算法。
- ❑ 下面例子中顶点旁的黄色方框里的数字表示固定标号，顶点旁的圈圈里的数字表示临时标号

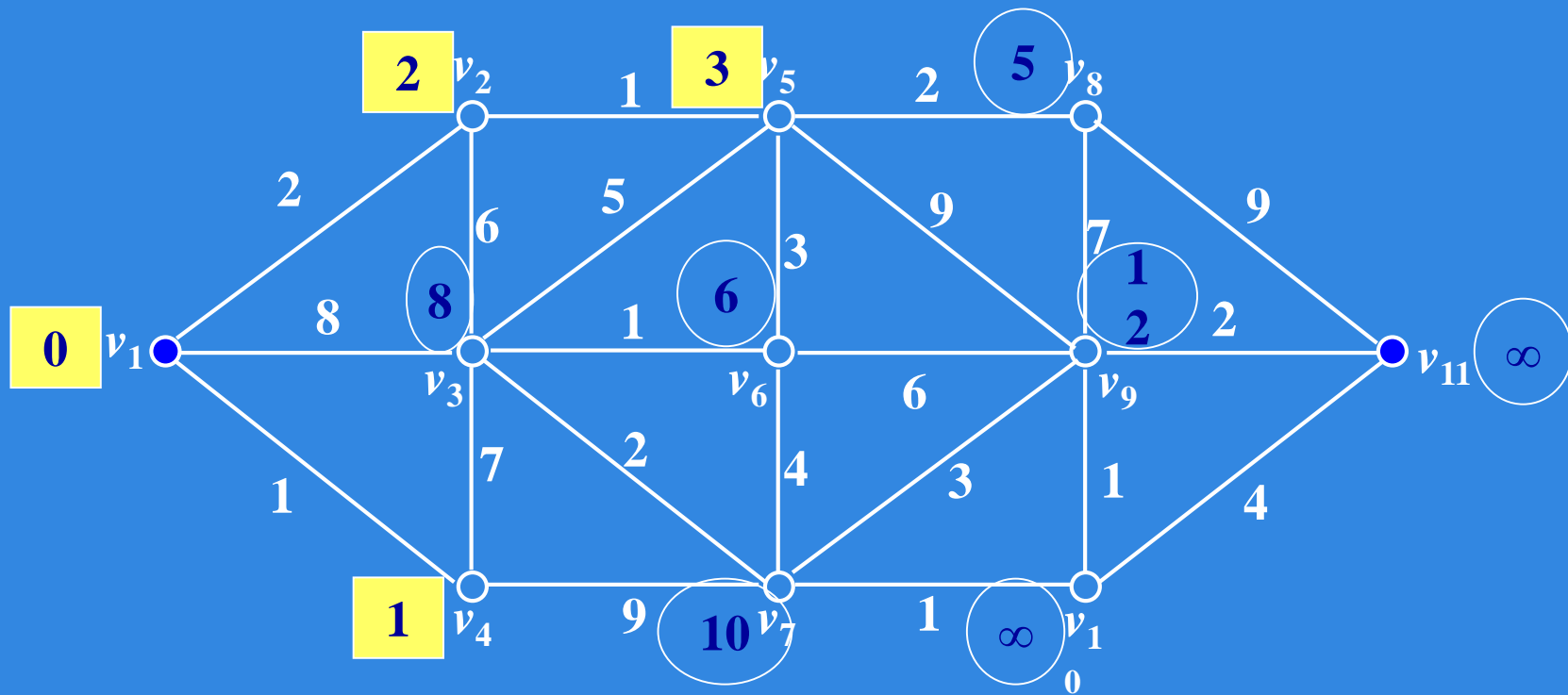
∴ 算法举例

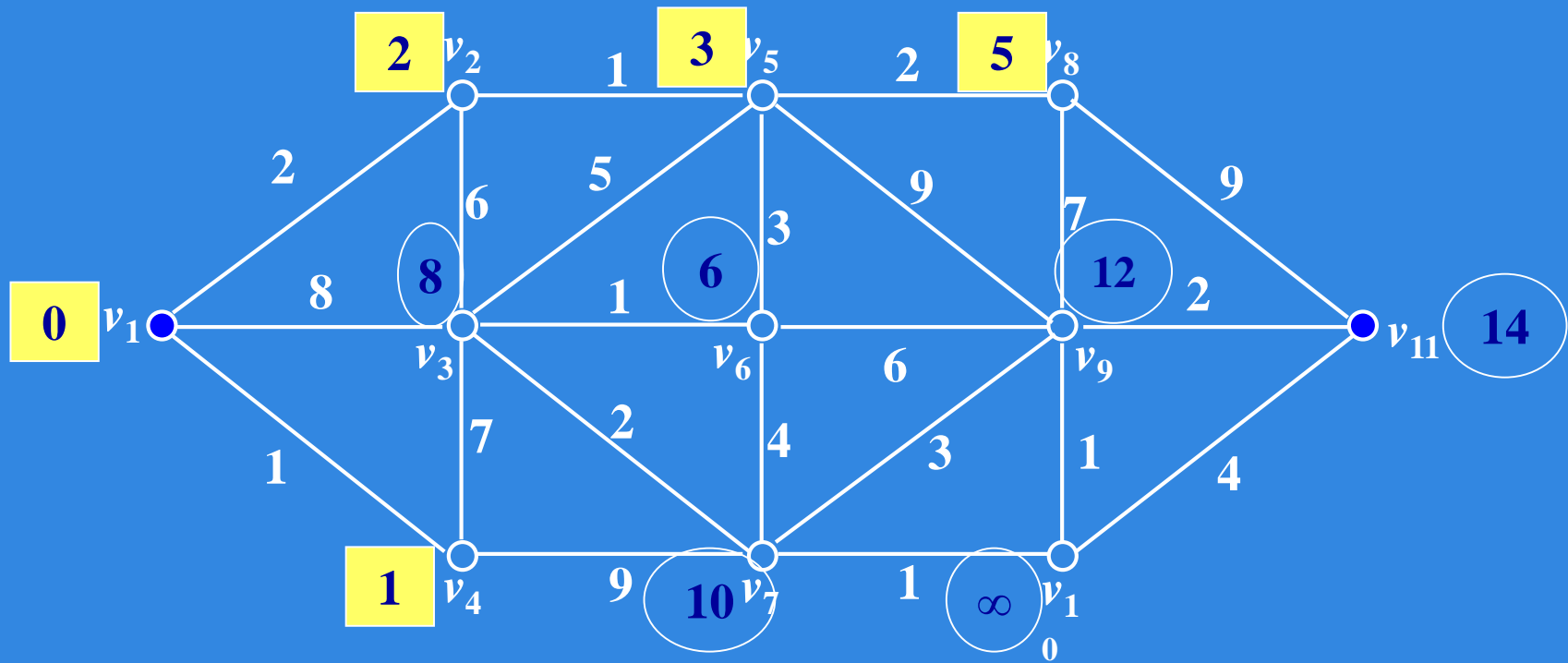


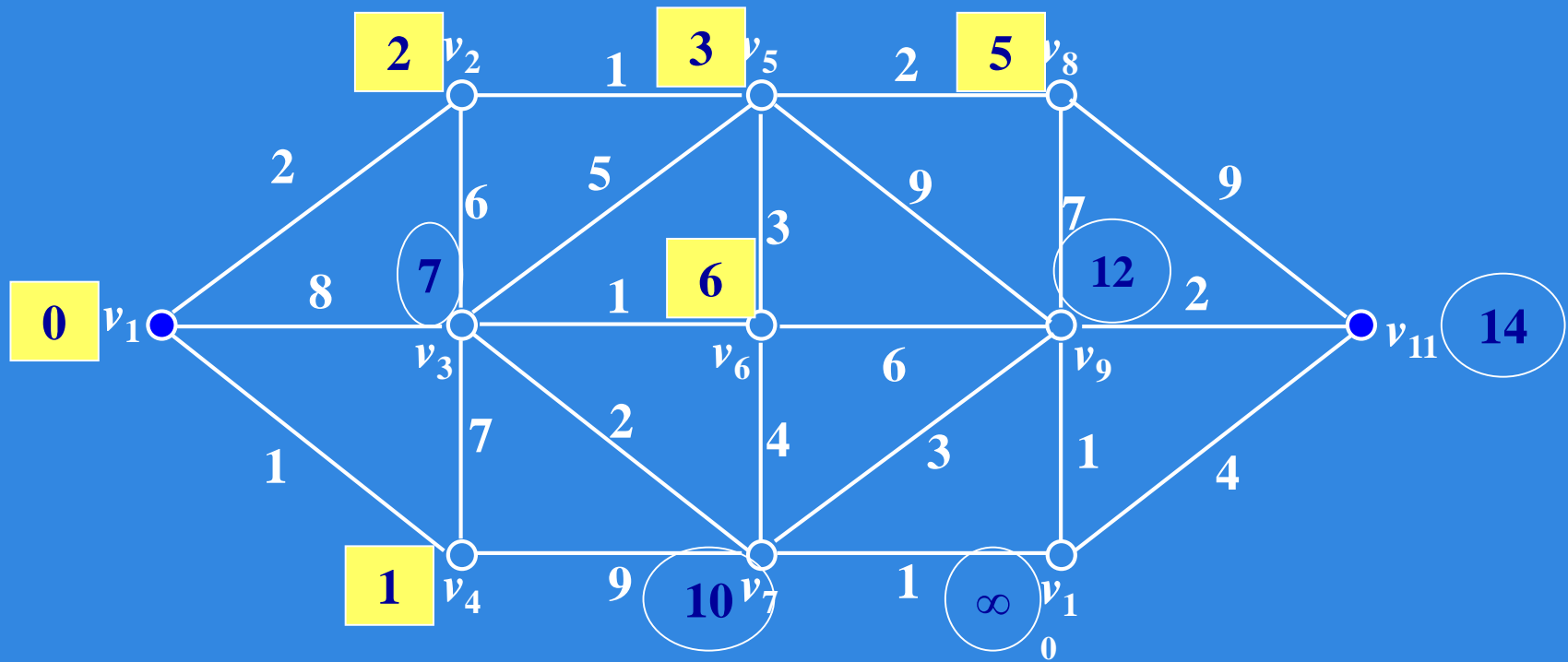


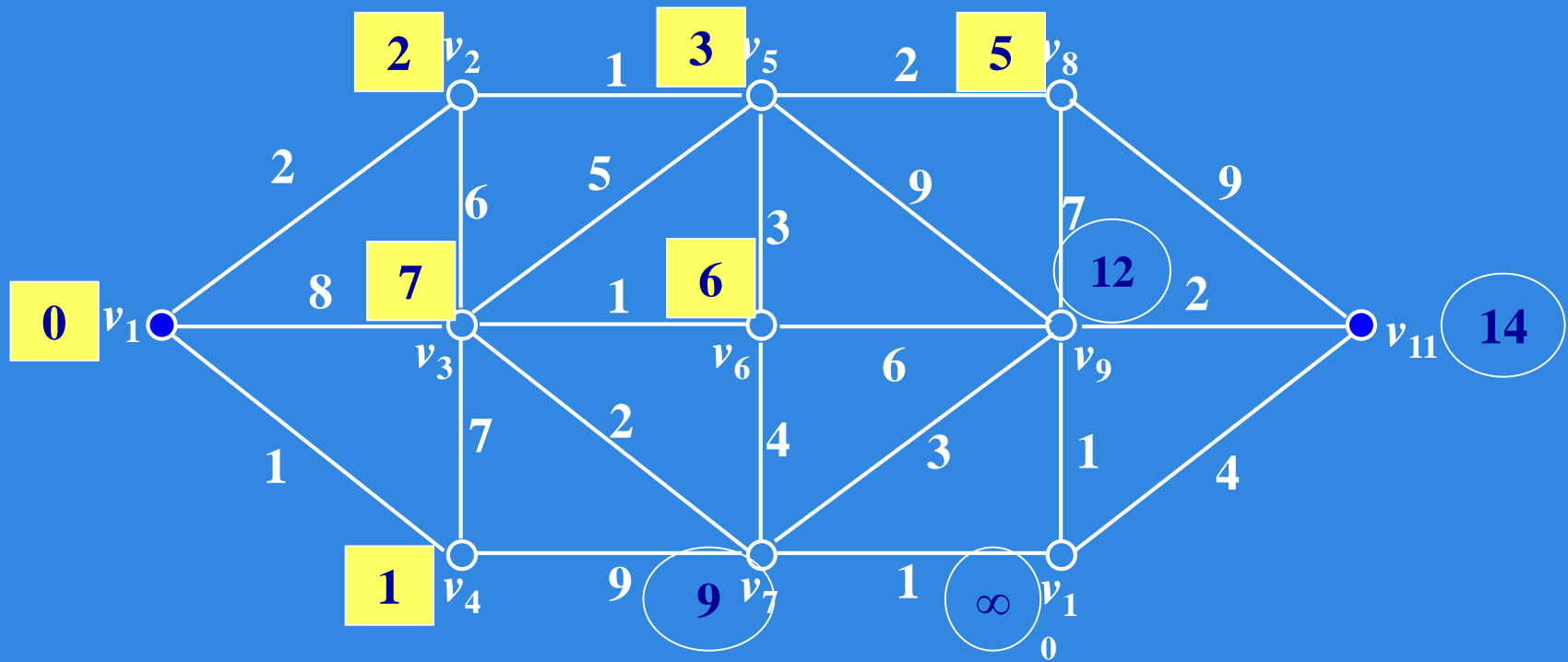


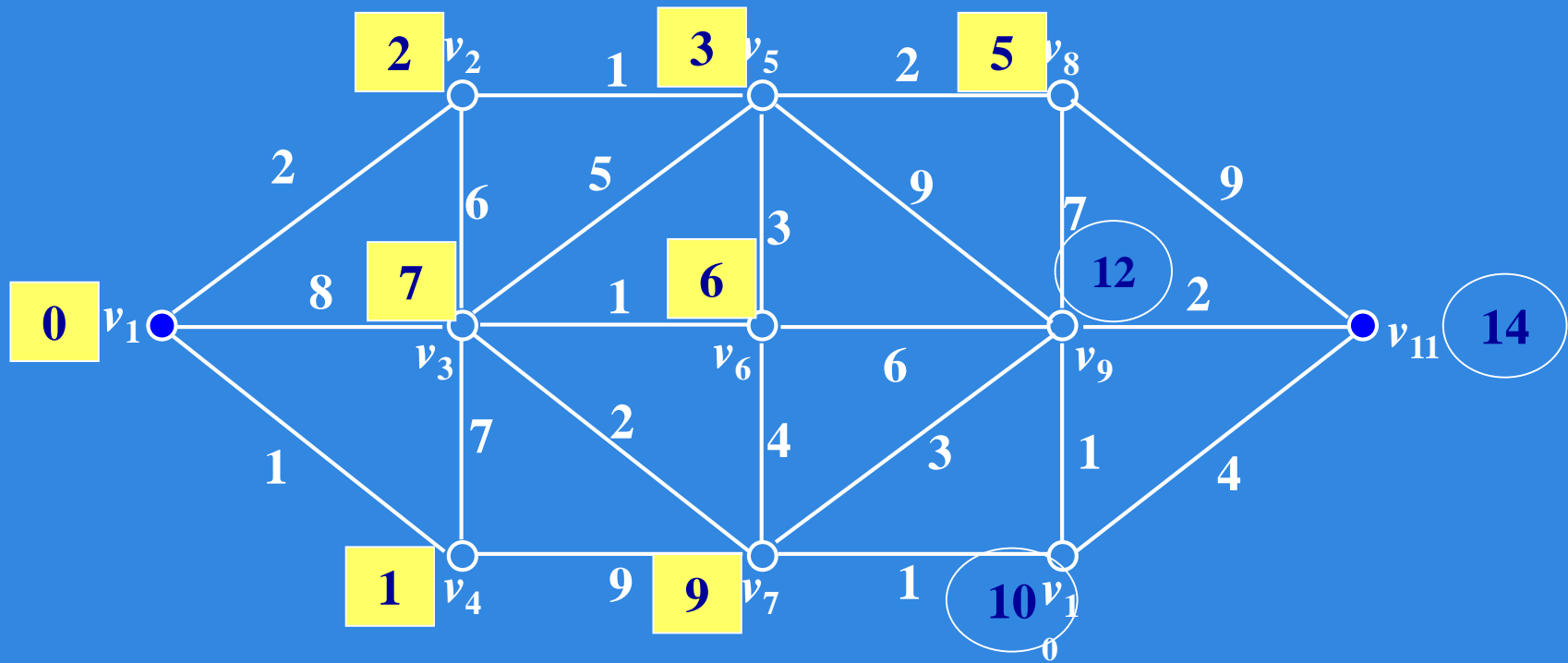


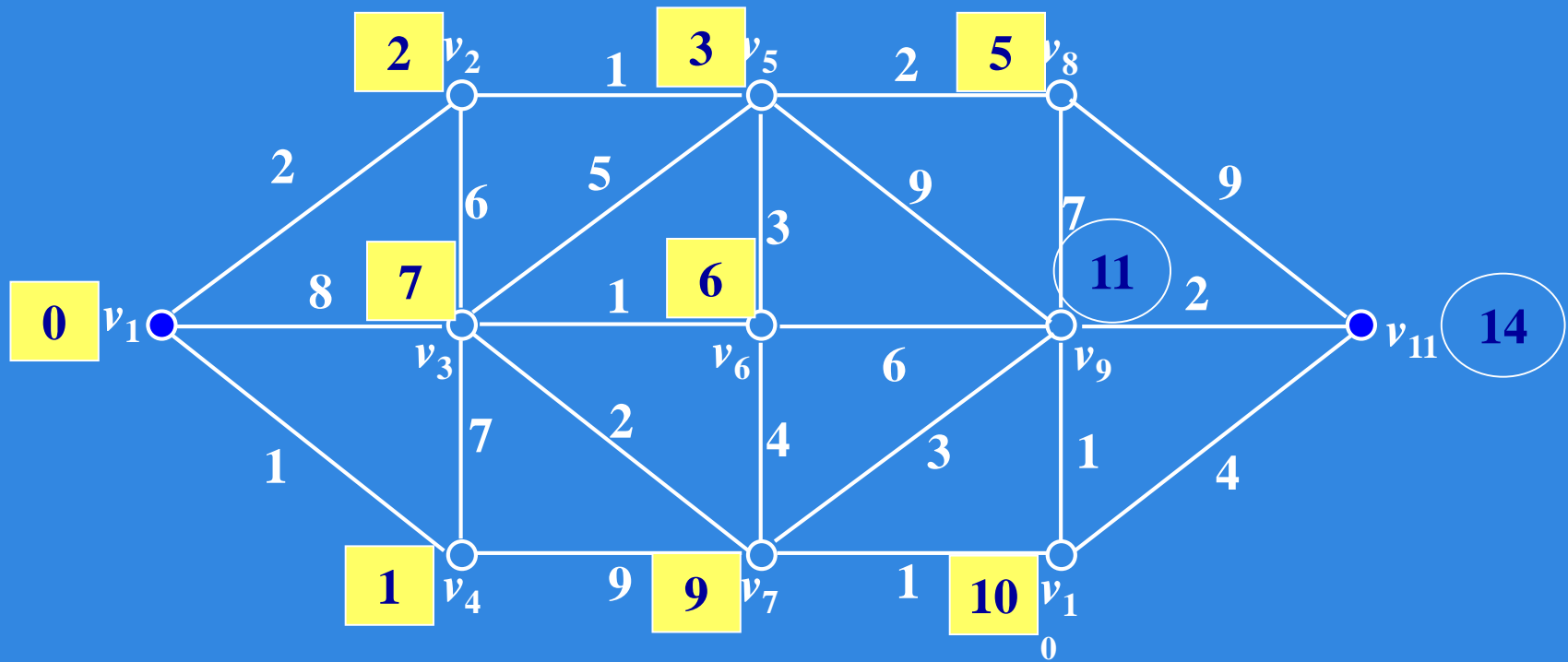


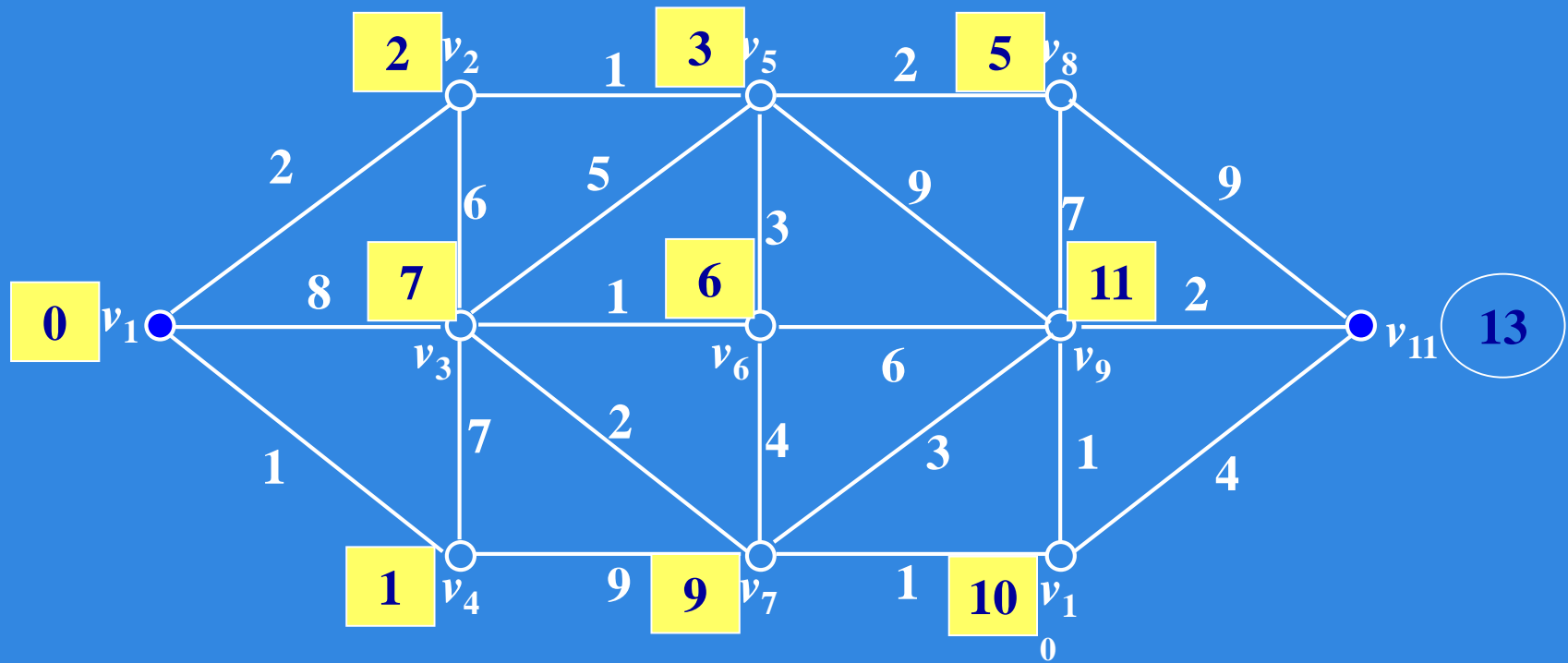


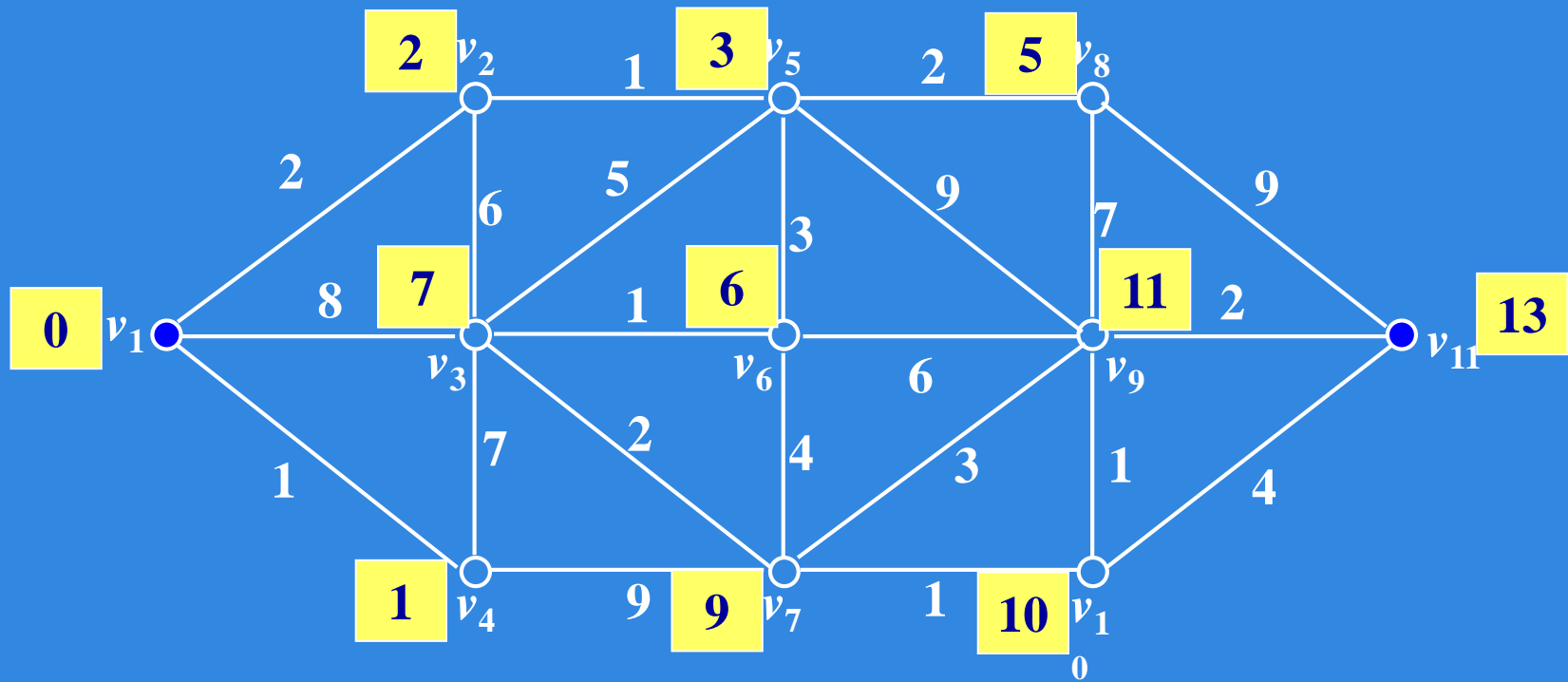














□ Dijkstra算法正确性的证明???

算法的正确性是显然的。因为在任意一步，设 S 中每一点的 l 标号是 u_0 到该点的最短路长（开始 $S=\{u_0\}$ ， $l(u_0)=0$ ，这个假设显然是对的），假设 $S=\{u_0, u_1, \dots, u_i\}$ ，其中每个点的 $l(u_j)$ 都是 u_0 到 u_j 的最短距离， $j=0, 1, \dots, i$ 。

那么只要说明 $l(u_{i+1})$ 是 u_0 到 u_{i+1} 的最短路长就行了。

反证，假设加入的 u_{i+1} 不是最短路径，即存在另外一条路径为最短路径，设 u_k 为该路径中不在集合 S 的第一个结点，则 $l(u_k) < l(u_{i+1})$ ，dijkstra的算法的第一个步骤是每次从集合 $V-S$ 中基于 l 选取最小的结点加入集合 S ，因此 $l(u_{i+1}) \leq l(u_k)$ ，因此产生矛盾。

::: Floyd算法

- ❑ Dijkstra算法只求出图中一个特定点到其他各点的最短路，而在许多实际问题中需要求出任意两点之间的最短路，如全国各个城市之间的最短航线，选址问题等。

其实要求出一个图中任意两点间的最短路，只需将图中每个点依次视为起点，然后用Dijkstra算法就可以，但这需要大量的计算。

- ❑ 没法处理边权为负值
- ❑ Floyd算法(1962)– 赋权有向图，容许出现负权，但不存在权和为负的有向圈。

有兴趣的同学可以找课外资料学习。

∴ (二)、图的代数表示

一个图 $G=(V, E)$ 由它的顶点与边之间的关联关系唯一确定，也由它的顶点对之间的邻接关系唯一确定。图的这种关系均可以用矩阵来描述，分别称为 G 的关联矩阵与邻接矩阵。

用邻接矩阵或关联矩阵表示图，称为图的代数表示。用矩阵表示图，主要有三个优点：（1）能够把图输入到计算机中；（2）可以用代数方法研究图论；（3）图的矩阵表示在图论应用中具有重要作用。

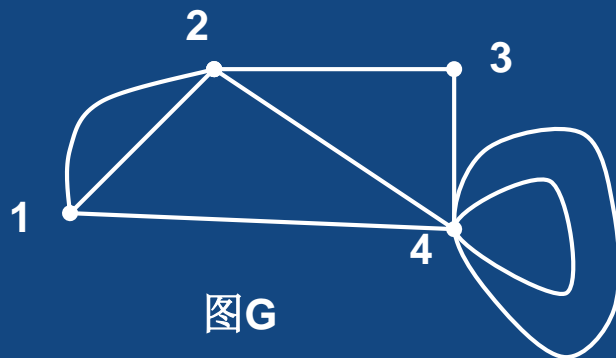


1、图的邻接矩阵

定义 设 G 为 n 阶图, $V=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$,
 G 的邻接矩阵 $A(G)=(a_{ij})_{n \times n}$, 其中 a_{ij} 表示
 G 中顶点 v_i 与 v_j 之间的边数。



例如：写出下图**G**的邻接矩阵：



解：邻接矩阵为：

$$A(G) = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$



图G的邻接矩阵的性质

(1) 非负性与对称性

由邻接矩阵定义知 a_{ij} 是非负整数，即邻接矩阵是非负整数矩阵；

在图中点 v_i 与 v_j 邻接，有 v_j 与 v_i 邻接，即 $a_{ij} = a_{ji}$ 。所以，邻接矩阵是对称矩阵。

(2) 同一图的不同形式的邻接矩阵是相似矩阵。

这是因为，同图的两种不同形式矩阵可以通过交换行和相应的列变成一致。

(3) 如果G为简单图，则 $A(G)$ 为布尔矩阵；行和(列和)等于对应顶点的度数；矩阵元素总和为图的总度数，也就是G的边数的2倍。



(4) G 连通的充分必要条件是: $A(G)$ 不能通过行与行或者列与列交换变成如下矩阵

$$\begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}$$

证明: 必要性

反证法: 若不然, 设 A_{11} 对应的顶点是 v_1, v_2, \dots, v_k , A_{22} 对应的顶点为 $v_{k+1}, v_{k+2}, \dots, v_n$

显然, $v_i (1 \leq i \leq k)$ 与 $v_j (k+1 \leq i \leq n)$ 不相邻, 即 G 是非连通图。矛盾!



充分性

反证法：假设 G 不连通，设 G_1 与 G_2 是 G 的两个不连通的部分，并且设 $V(G_1)=\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ ， $V(G_2)=\{v_{k+1}, v_{k+2}, \dots, v_n\}$ ，在写 G 的邻接矩阵时，先排 $V(G_1)$ 中点，再排 $V(G_2)$ 中点，则 G 的邻接矩阵形式必为：

$$\begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}$$

矛盾。



(5) 定理：设 $A^k(G) = (a_{ij}^{(k)})$ ，则 $a_{ij}^{(k)}$ 表示顶点 v_i 到顶点 v_j 的途径(道路)长度为 k 的途径(道路)条数。

证明：对 k 作数学归纳法证明。

当 $k=1$ 时，由邻接矩阵的定义，结论成立；
设结论对 $k-1$ 时成立。当为 k 时：

一方面：先计算 A^k ；

$$A^k = A^{k-1} \square A = \left(a_{i1}^{(k-1)} a_{j1} + a_{i2}^{(k-1)} a_{j2} + \cdots + a_{in}^{(k-1)} a_{jn} \right)_{n \times n}$$



另一方面：考虑 v_i 到 v_j 的长度为 k 的途径

设 v_m 是 v_i 到 v_j 的途径中经过的点，且该点和 v_j 邻接。则 v_i 到 v_j 的经过 v_m 且长度为 k 的途径数目为：

$$a_{im}^{(k-1)} a_{mj}$$

所以， v_i 到 v_j 的长度为 k 的途径数目为：

$$a_{i1}^{(k-1)} a_{j1} + a_{i2}^{(k-1)} a_{j2} + \cdots + a_{in}^{(k-1)} a_{jn}$$

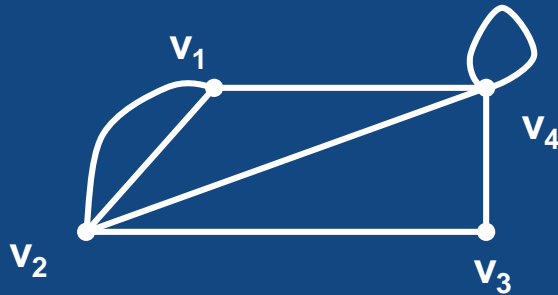
即为 $a_{ij}^{(k)}$

问题 1. 定理中 需要加 $i \neq j$ 这个条件么？

问题 2. 定理对所有图成立还是只对简单图成立？



例 求下图中 v_1 到 v_3 的途径长度为2和3的条数。



解： 由于：

$$A(G) = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^2(G) = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 3 & 3 \\ 1 & 6 & 1 & 4 \\ 3 & 1 & 2 & 2 \\ 3 & 4 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$A^3(G) = \begin{pmatrix} 5 & 16 & 4 & 12 \\ 16 & 7 & 10 & 12 \\ 4 & 10 & 3 & 8 \\ 12 & 12 & 8 & 13 \end{pmatrix}$$

所以， v_1 到 v_3 的途径长度为2和3的条数分别为：
3和4。



推论:

(1)若 G 是简单图, 则 A^2 的元素 $a_{ii}^{(2)}$ 是 v_i 的度数。

(2) 若 G 是连通的, 对于 $i \neq j$, v_i 和 v_j 间距离是使 A^n 的 $a_{ij}^{(n)} \neq 0$ 的最小整数。

关于(1) 如果 G 是简单图很显然。 如果 G 是多重图呢? --否 请说明



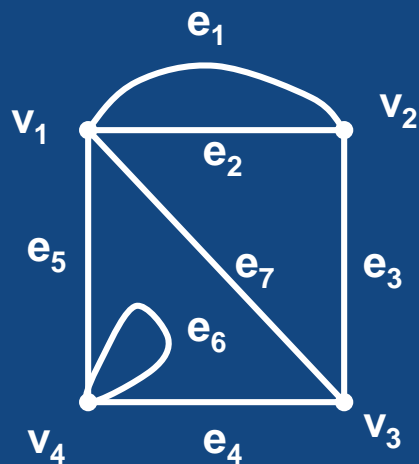
2、图的关联矩阵

(1) 若 G 是 (n, m) 无向图。定义 G 的关联矩阵:

$$M(G) = (a_{ij})_{n \times m}$$

其中: $a_{ij} = l, v_i$ 与 e_j 关联的次数 (0, 1, 或2 (环))

例如:



$$M(G) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$



(2) 关联矩阵的性质

- 1) 关联矩阵的元素为0, 1或2;
- 2) 关联矩阵的每列和为2; 行和为对应顶点度数;

说明: (1) 图的关联矩阵及其性质是网络图论的基础, 在电路分析中有重要应用。

(2) 图的关联矩阵比邻接矩阵大得多, 不便于计算机存储。但二者都有各自的应用特点。



□ 可达矩阵

定义 设 $G=\langle V, E \rangle$ 为有向图。 $V=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ ， 令

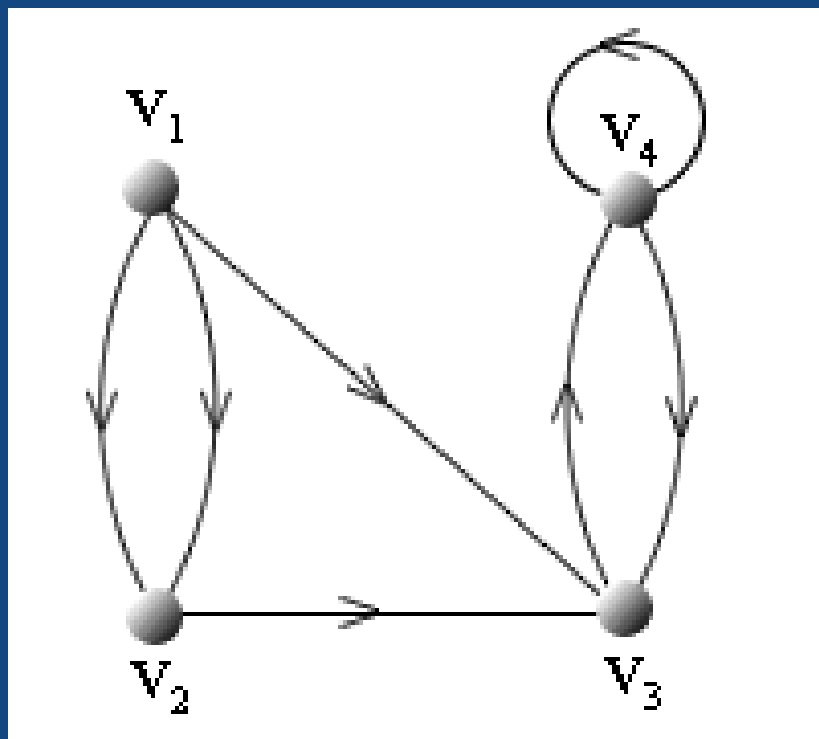
$$r_{ij} = \begin{cases} 1 & v_i \text{ 可达 } v_j \\ 0 & \text{否则} \end{cases}$$

称 $(r_{ij})_{n \times n}$ 为 G 的**可达矩阵**， 记作 $R(D)$ ， 简记为 R 。

□ 对有向图， 也可以类似的定义

∴ 有向图的邻接矩阵

定义 设有向图 $D=\langle V, E\rangle$, $V=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, $E=\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$, 令 $a_{ij}^{(1)}$ 为顶点 v_i 邻接到顶点 v_j 边的条数, 称 $(a_{ij}^{(1)})_{n \times n}$ 为 D 的**邻接矩阵**, 记作 **$A(D)$** , 或简记为 **A** 。



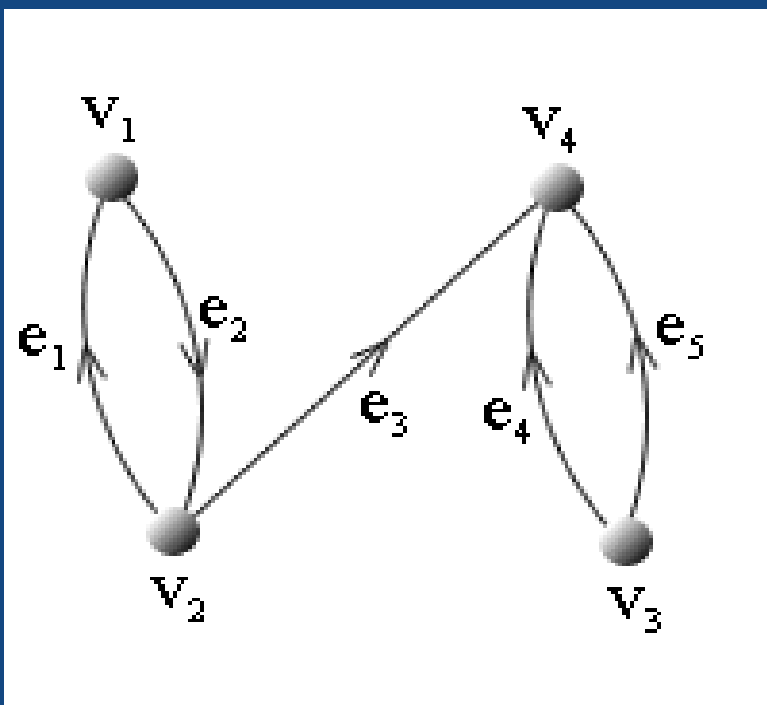
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

∴ 有向图的关联矩阵

定义 设有向图 $D=\langle V, E \rangle$ 中无环, $V=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, $E=\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$, 令

$$m_{ij} = \begin{cases} 1 & v_i \text{ 为 } e_j \text{ 的始点} \\ 0 & v_i \text{ 为 } e_j \text{ 不关联} \\ -1 & v_i \text{ 为 } e_j \text{ 的终点} \end{cases}$$

则称 $(m_{ij})_{n \times m}$ 为 D 的**关联矩阵**, 记作 **$M(D)$** 。



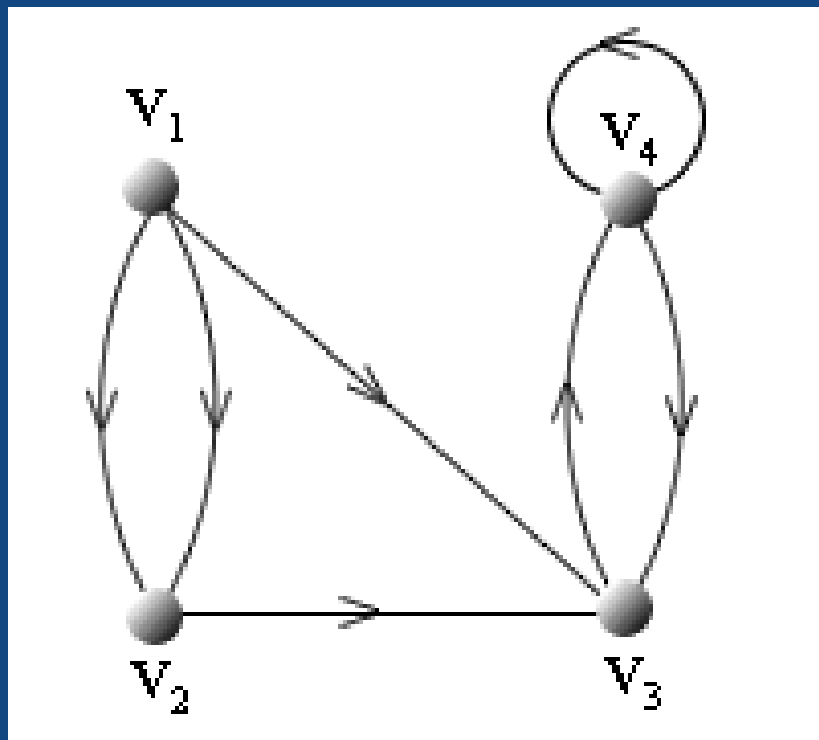
$$M(D) = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

∴ 有向图的可达矩阵

定义 设 $D=\langle V, E \rangle$ 为有向图。 $V=\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, 令

$$p_{ij} = \begin{cases} 1 & v_i \text{ 可达 } v_j \\ 0 & \text{否则} \end{cases}$$

称 $(p_{ij})_{n \times n}$ 为 D 的**可达矩阵**, 记作 $P(D)$, 简记为 P 。



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