# 最短通路问题

离散数学-图论初步

南京大学计算机科学与技术系



### 回顾



- 欧拉图
  - 充要条件
  - 构造欧拉回路的Fleury算法
- 哈密尔顿图
  - 必要条件与充分条件
  - 哈密尔顿图的应用



### 提要



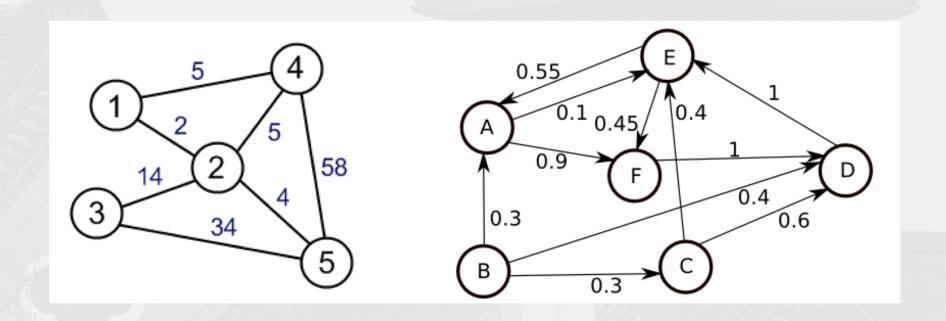
- 带权图与最短通路
- 单源点最短通路问题 Dijkstra 算法
- 所有点对间的最短通路问题 Floyd-Washall 算法
- 旅行商问题(TSP)



### 带权图与最短通路问题



- 带权图: 三元组 (V, E, W), (V, E)是图,W是从E到非负实数集的一个函数。W(e)表示边e的权。
- 一条通路上所有边的权的和称为该通路的长度。



### 带权图与最短通路问题



- 带权图中两点之间长度最小的通路称为两点之间的最短通路。
  - 不一定是唯一的。

#### • 单源点最短路问题

给定带权图 G(V,E,W)并指定一个源点,确定该源点到图中其它任一顶点的最短路(长度和路径)。

# Dijkstra最短路径的算法思想(1956)



- 源点s到顶点v的最短路径若为 $s_uv$ ,则 $s_u$ 是s到u的最短路径。
- (n-1)条最短路径按照其长度的非减次序求得,设它们的相应端点分别为 $u_1, ..., u_{n-1}$ ,最短路径长度记为 $d(s, u_i)$ , i=1, ..., n-1.
- 假设前i条最短路径已知,第(i+1)条最短路径长度:

$$d(s, u_{i+1}) = \min\{d(s, u_j) + W(u_j, u_{j+1}) \mid j = 1, ..., i\}$$

# 求最短路径的Dijkstra算法

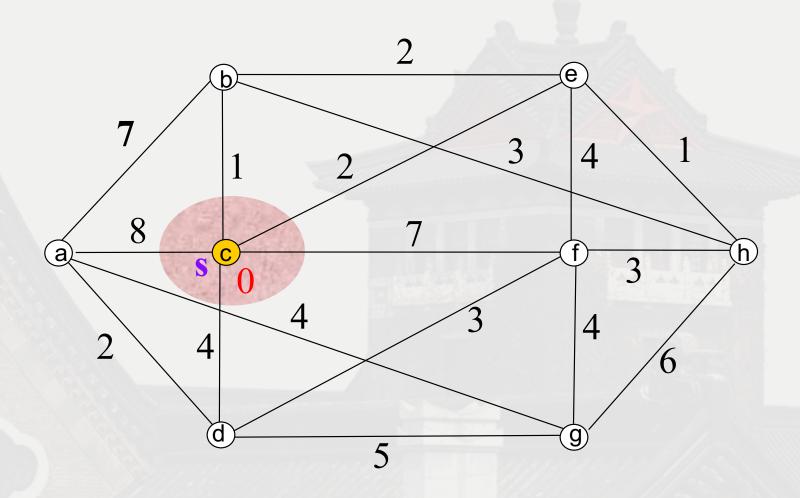


- 输入:连通带权图G, $|V_G|=n$ ,指定顶点 $s \in V_G$
- 输出:每个顶点v的标注(L(v), u),其中:
  - L(v)即从s到v的最短路径长度(目前可得的)
  - u是该路径上v前一个顶点。

1. 初始化: i=0,  $S_0=\{s\}$ , L(s)=0, 对其它一切 $v\in V_G$ , 将L(v) 置为 $\infty$ 。

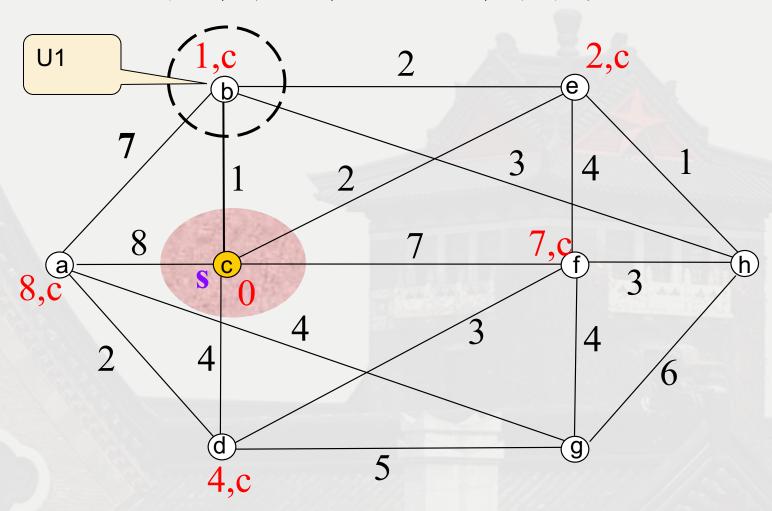


# 求最短路的一个例子

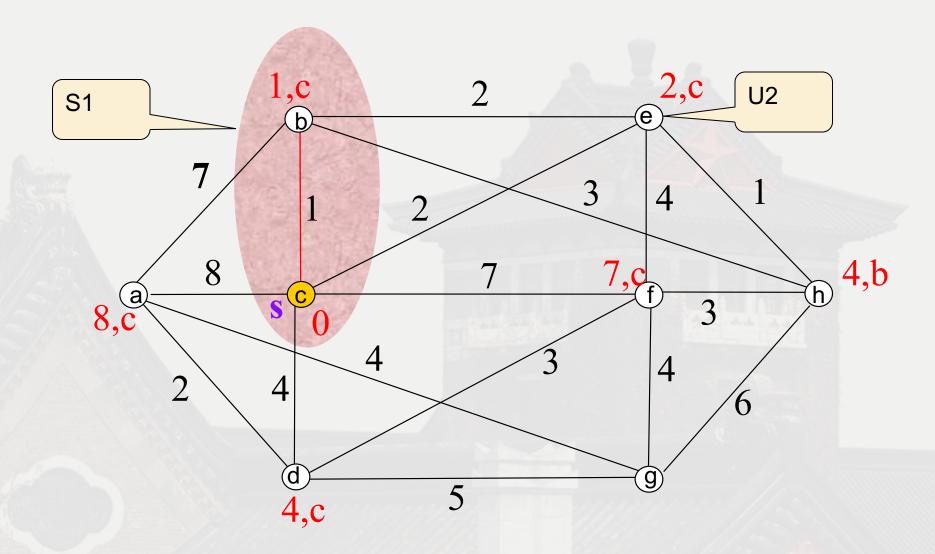


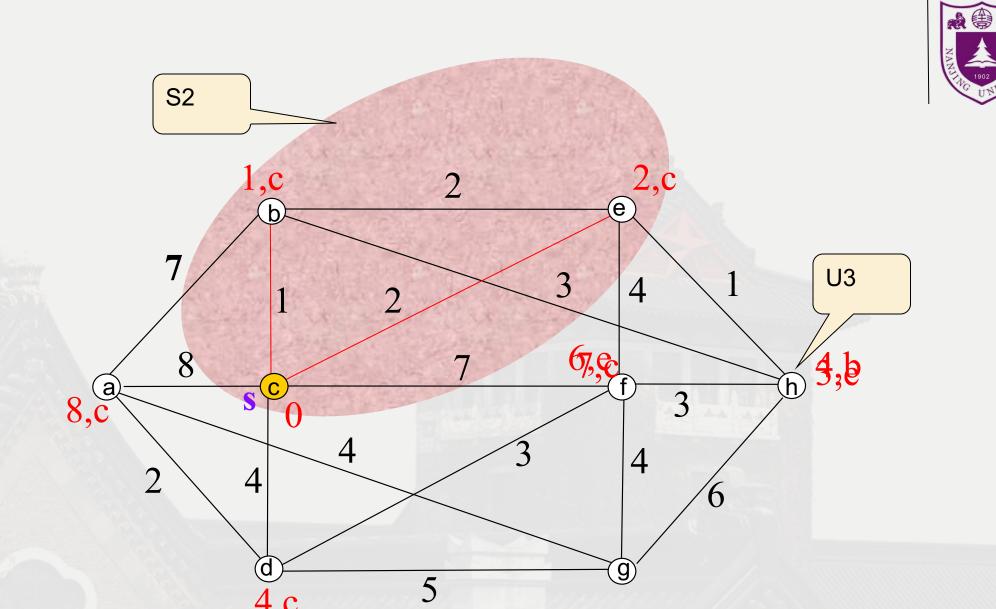


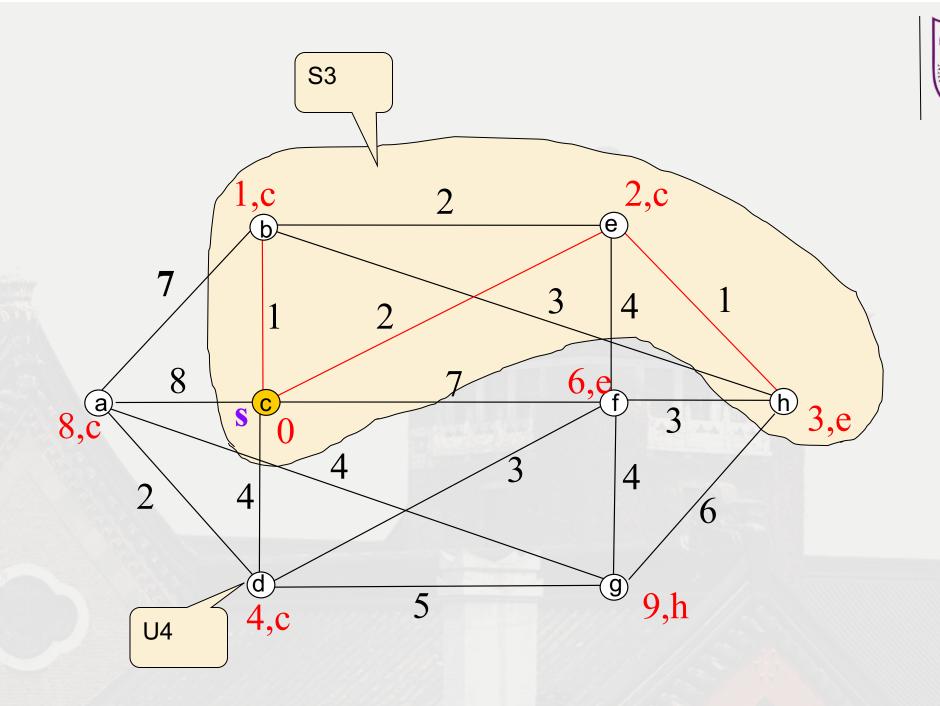
# 求最短路的一个例子

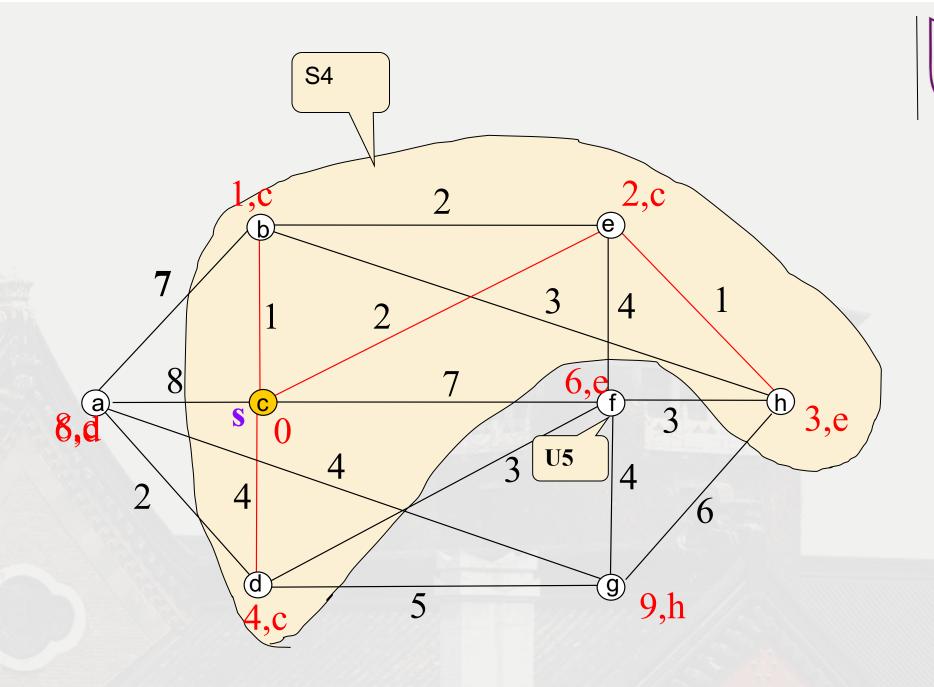






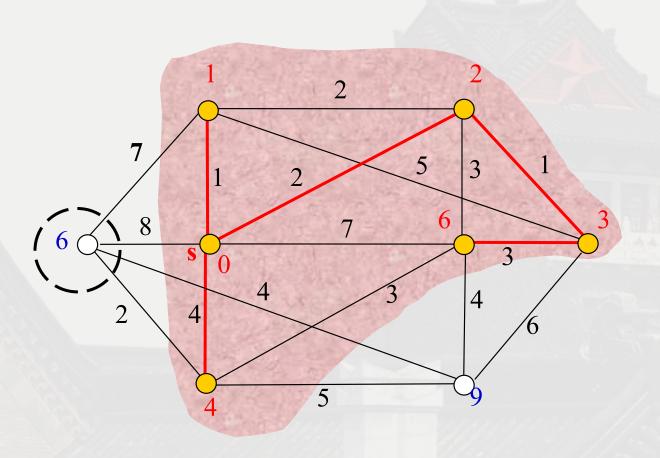






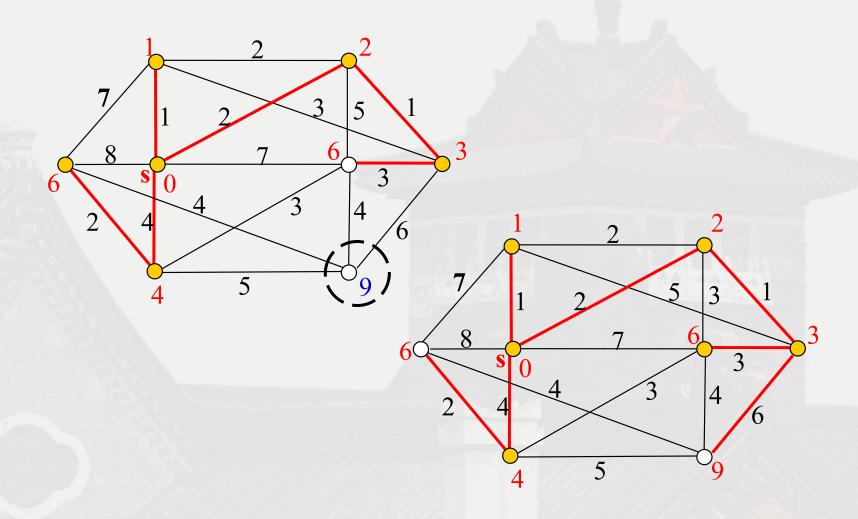
# 求最短路的一个例子(续)





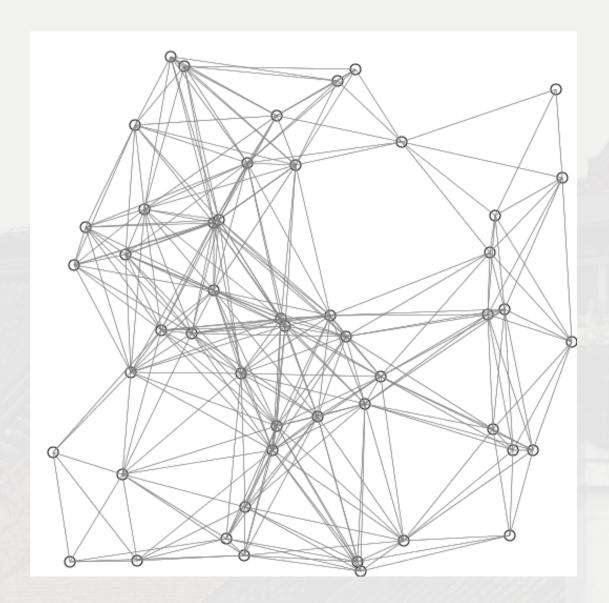
# 求最短路的一个例子(续)





# 动图展示





By Shiyu Ji - Own work, CC BY-SA 4.0, https://commons.wikimedia.org/w/inde x.php?curid=54537901

## 动图展示





Dijkstra's algorithm

A\* search algorithm

By Subh83 - Own work, CC BY 3.0, <a href="https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=14916903">https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=14916867</a> https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=14916867

## Dijkstra算法的描述



- 2.  $\forall v \in S_i' = V_G S_i$ ,比较L(v)和L( $u_i$ )+ $W(u_i, v)$ 的值 ( $u_i \in S_i$ ) 如果L( $u_i$ )+ $W(u_i, v) < L(v)$ ,则将v的标注更新为(L( $u_i$ )+ $W(u_i, v)$ , $u_i$ ),即: L(v)=min{L(v), min $_{u \in S_i}$ {L(u)+W(u, v)}}
- 3. 对所有 $S_i$ 中的顶点,找出具有最小L(v)的顶点v,作为 $u_{i+1}$
- 4.  $S_{i+1} = S_i \cup \{u_{i+1}\}$
- 5. i=i+1; 若i=n-1, 终止。否则: 转到第2步。

## Dijkstra算法的分析



- 可终止性
  - 计数控制
- 正确性

需证明当算法终止时

- L(v)=d(s, v)对一切v成立。
- 由标记中的诸u<sub>i</sub>确定的路径是一条最短路径 (这里d(s,v)是s到v的最短路径长度,即距离。)

#### • 复杂性

•  $O(|V|^2)$ ,对边稀疏的情况可进一步优化(在《算法设计与分析》课程中讨论)。

### 求所有结点间的最短距离?



- Floyd-Warshall 算法 --- O(|V|³)
  - 理论上说与调用n次Dijkstra算法差不多,但实际上通常更为高效。
  - 复杂度的讨论留待《算法设计分析》课程。
- 与前面求传递闭包的算法本质上一样

### 求所有结点间的最短距离?



#### All-Pairs Shortest Paths

- 给定一个有向图 G = (V, E), 边权重函数  $w : E \to R$ , |V| = n.
  - 一个前提要求: 假设不存在负权重的回路。
- 目标: 求得一个 $n \times n$  矩阵,其元素 $d_{uv}$  为节点u,v之间的最短通路长度d(u,v).
- 在 O(n³) 时间复杂度内实现, 无需复杂数据结构。

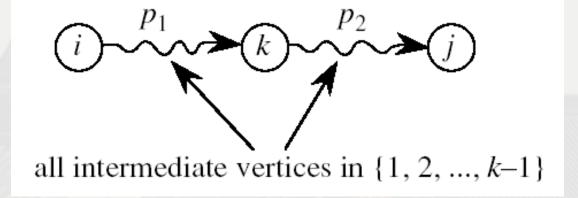
# All Pairs Shortest Path – Floyd-Warshall Algorithm

- Dynamic programming approach. --在《算法设计与分析》课程中讨论
  - Use *optimal substructure* of shortest paths: Any subpath of a shortest path is a shortest path.
- Create a 3-dimensional table:
  - Let  $d_{ij}^{(k)}$  —shortest path weight of any path from i to j where all intermediate vertices are from the set  $\{1,2,\ldots,k\}$ .
  - Ultimately, we would like to know the values of  $d_{ij}^{(n)}$ .

# Computing $d_{ij}^{(k)}$



- Base condition:  $d_{ij}^{(0)} = ?$ 
  - $d_{ij}^{(0)} = w_{ij}$ .
- For k>0:
  - Let  $p=\langle v_i, \ldots, v_j \rangle$  be a shortest path from vertex i to vertex j with all intermediate vertices in  $\{1,2,\ldots,k\}$ .
  - If k is *not* an intermediate vertex, then all intermediate vertices are in {1,2, ..., k-1}.
  - If k is an intermediate vertex, then p is composed of 2 shortest subpaths drawn from {1,2, ..., k-1}.



# Recursive Formulation for $d_{ij}^{(k)}$



$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$

#### Algorithm



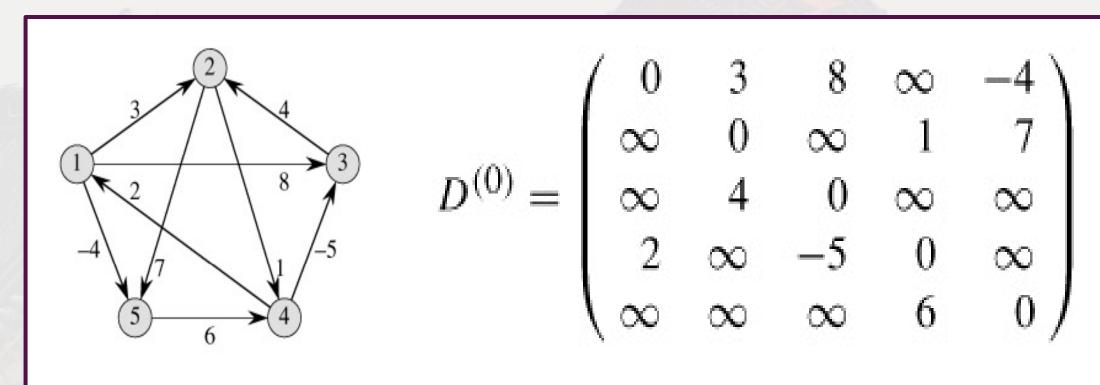
```
FLOYD-WARSHALL (W, n)
D^{(0)} \leftarrow W
for k \leftarrow 1 to n
do for i \leftarrow 1 to n
\text{do for } j \leftarrow 1 \text{ to } n
\text{do } d^{(k)}_{ij} \leftarrow \min \left(d^{(k-1)}_{ij}, d^{(k-1)}_{ik} + d^{(k-1)}_{kj}\right)
return D^{(n)}
```

- Running time = ?
  - $O(n^3)$ .
- Memory required = ?
  - $O(n^2)$  (if we drop the superscripts).

#### **Example**

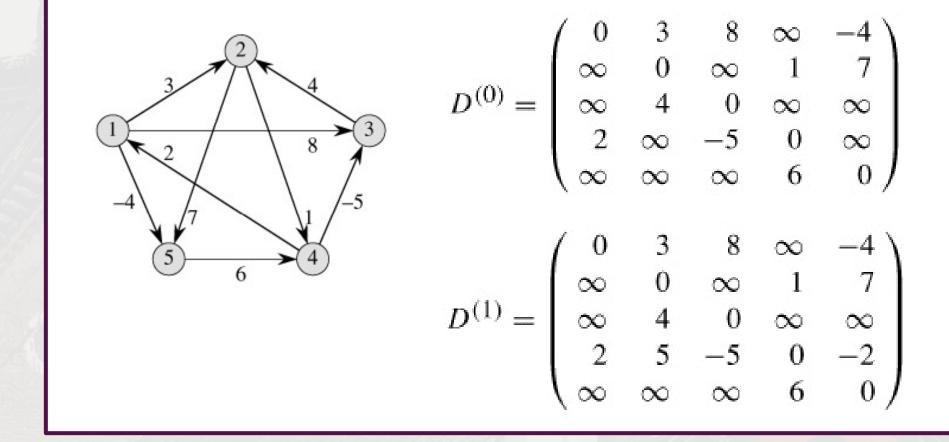


$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$



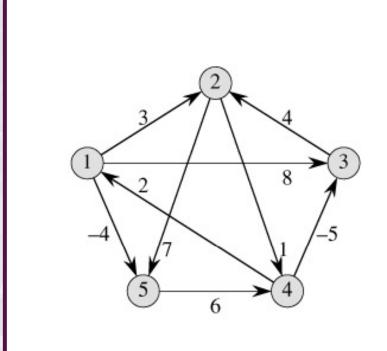


$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$





$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$

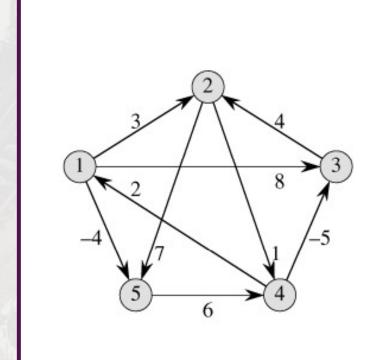


$$D^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$



$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$

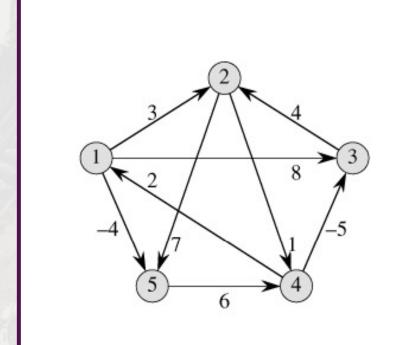


$$D^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & 5 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$D^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$



$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$

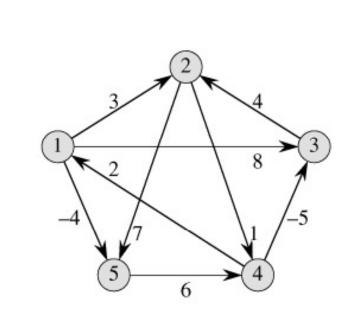


$$D^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & 4 & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & 5 & 11 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$D^{(4)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 & 4 & -4 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -1 \\ 7 & 4 & 0 & 5 & 3 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ 8 & 5 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$



$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$



$$D^{(4)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 & 4 & -4 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -1 \\ 7 & 4 & 0 & 5 & 3 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ 8 & 5 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$D^{(5)} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -3 & 2 & -4 \\ 3 & 0 & -4 & 1 & -1 \\ 7 & 4 & 0 & 5 & 3 \\ 2 & -1 & -5 & 0 & -2 \\ 8 & 5 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

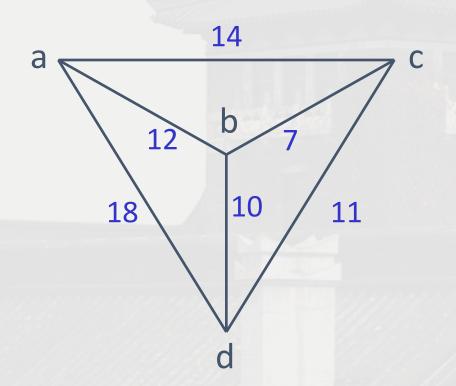


#### (Travelling Salesman Problem, TSP)

- n个城市间均有道路,但距离不等,旅行商从某地出发,走过其它n-1城市各一次,最后回到原地,如何选择最短路线?
- 数学模型:
  - 无向带权图G: 顶点对应于城市, 边对应于城市之间的道路, 道路长度用相应边的权表示。
  - 问题的解: 权最小的哈密尔顿回路。
  - G是带权完全图,总共有(n-1)!/2条哈密尔顿回路。因此,问题是如何从这 (n-1)!/2条中找出最短的一条。
  - (含25个顶点的完全图中不同的哈密尔顿回路有约3.1×10<sup>23</sup>条,若机械地检查,每秒处理10<sup>9</sup>条,需1千万年。)



• 一个货郎(销售员)生活在城市a,假定访问的城市是d,b,c,然后回到a,求完成这次访问的最短路径的距离.



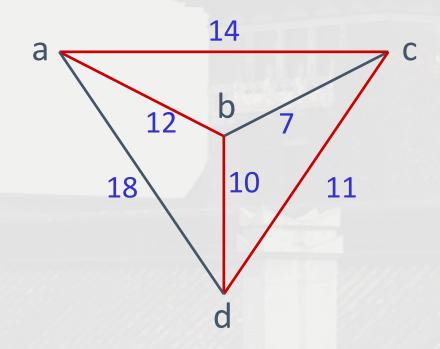


•解:列出哈密尔顿回路,并求其距离:

$$(1)$$
 (abcda) =  $(12+7+11+18) = 48$ 

$$(2)$$
 (acbda) =  $(14+7+10+18) = 49$ 

$$(3)$$
 (abdca) =  $(12+10+11+14) = 47$ 

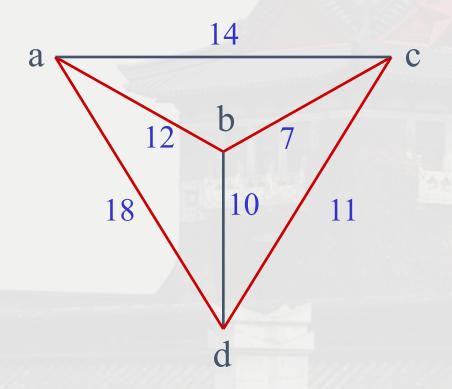




- •哈密尔顿回路(路径)的最短路径问题!
- 下面介绍一种最邻近算法:
  - (1)选择任一顶点作为始点,找出离始点距离最小的顶点,形成一条边的初始路径;
  - (2) 设u是最新加到这条路径上的顶点,从不在这条路径上的所有顶点中选择一个与u距离最小的顶点,把连接u与此结点的边加入路径中,重复执行直到G中的各顶点均含在这条路径中。



(3) 把始点到最后加入的顶点的边放入路径中得到一条哈密尔顿回路,并为近似最短的哈密尔顿回路.



## 旅行商问题(TSP)的研究进展



- (在最坏情况下)时间复杂性为多项式的算法?
- (在最坏情况下)时间复杂性为多项式的近似算法
  - 保证: W≤W'≤cW (c=3/2), 误差为50%
- 实际应用中,已有好的算法能够在几分钟内处理1000个节点的规模,误差在2%。

### 小结



- 带权图与最短通路
- 单源点最短通路问题 Dijkstra 算法
- 所有点对间的最短通路问题 Floyd-Washall 算法
- 旅行商问题(TSP)



## 编程练习(自行练习)



● 问题描述: 给你n个点,m条无向边,每条边都有长度d>0,给你起点s终点t,要求使用Dijkstra算法输出起点到终点的最短距离及对应的一条最短路径。如果起点和终点之间没有通路,则输出距离∞。

## 编程要求



#### 输入

- 输入n和m, 顶点的编号是1~n。
- 接着的m行,每行3个数 a,b,d,表示a和b之间有一条长度为d的边。
- 最后一行是两个数 s,t: 表示起点和终点的编号。以0 0 表示输入结束。 (1 < n <= 1000, 0 < m < 100000, s != t)

#### 输出

• 输出第一行最短距离,第二行最短路径的顶点序列。

#### 样例输入: 32 125 234 13 00

#### 样例输出: 9 123