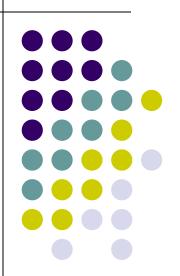
最短通路问题

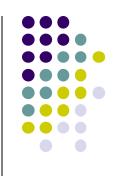
离散数学一图论初步

南京大学计算机科学与技术系



内容提要

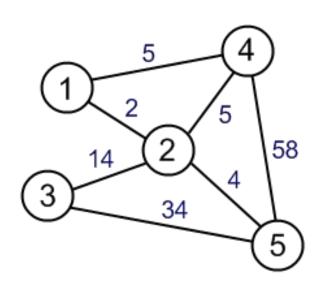
- 引言
- Dijkstra算法
- 旅行商问题(TSP)

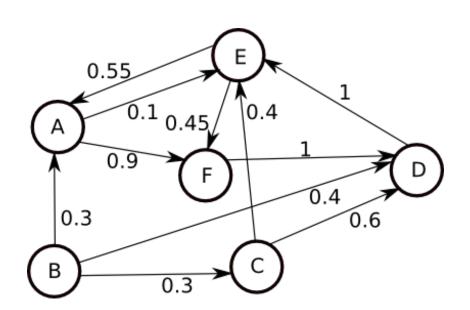




带权图与最短通路问题

- 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(1959)



- 源点s到顶点v的最短路径若为<u>s...u</u>v,则<u>s...u</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:

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

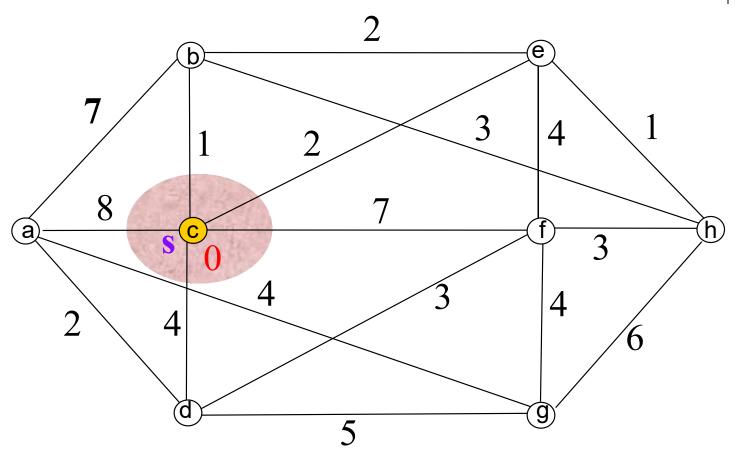


求最短路径的Dijkstra算法

- 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。

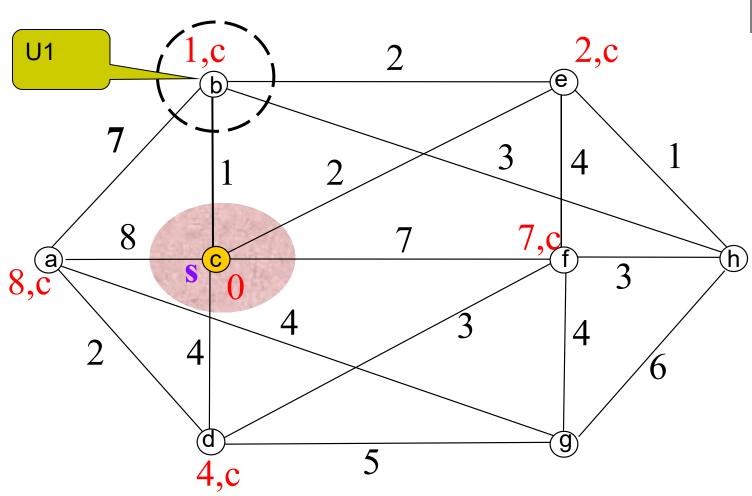
求最短路的一个例子

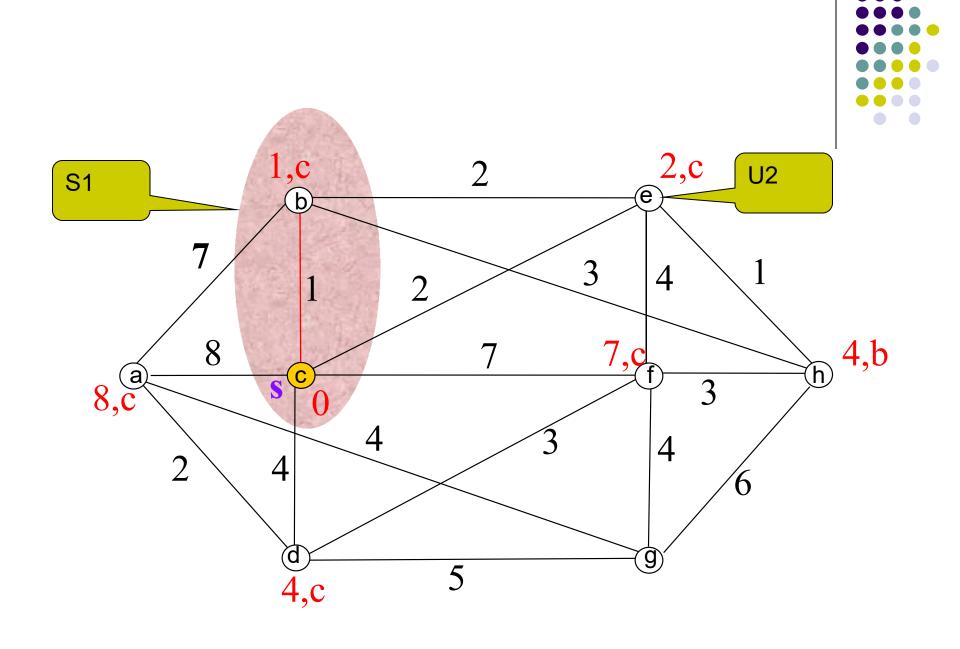


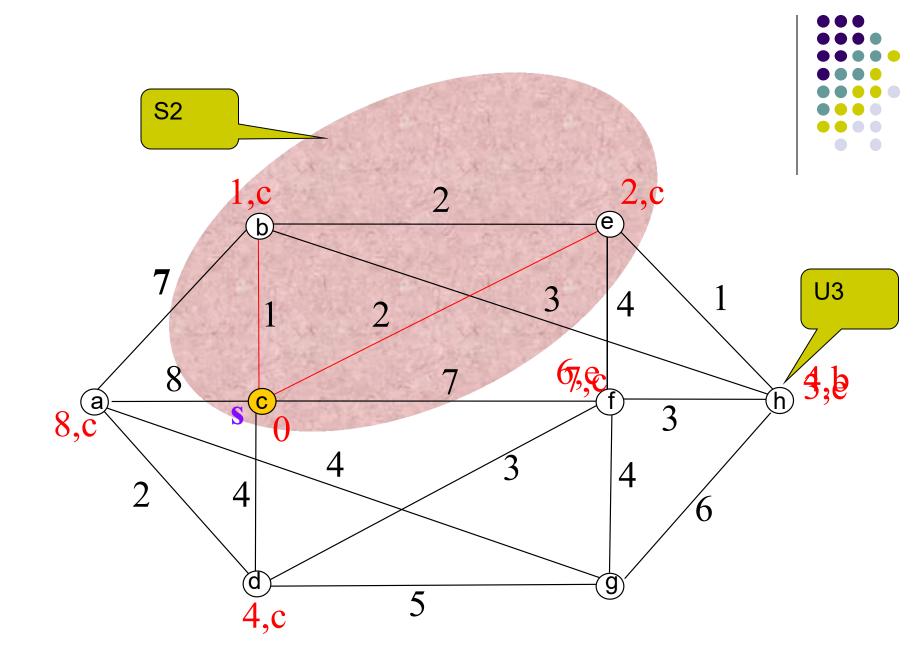


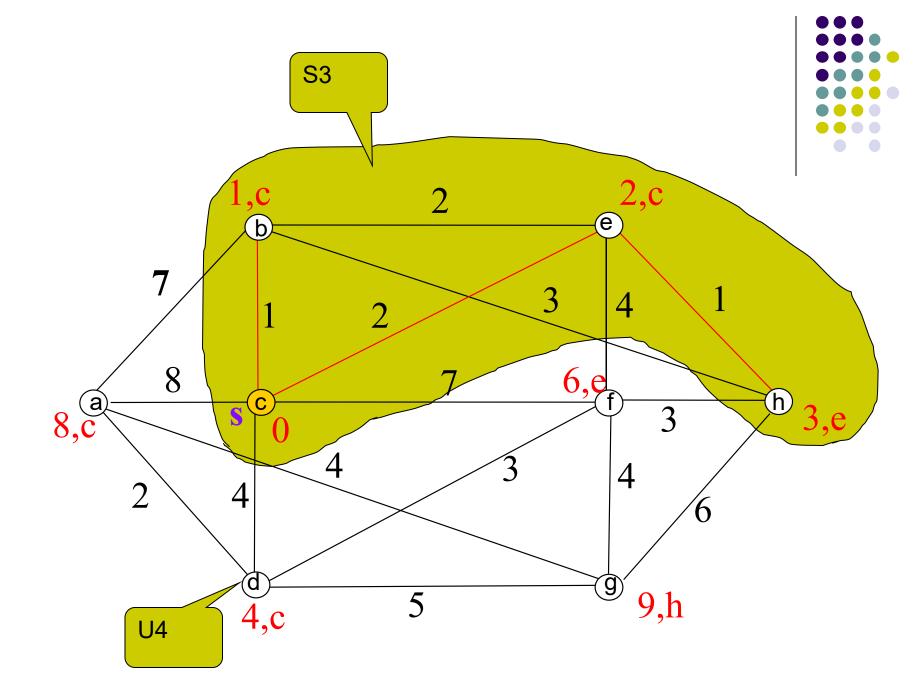
求最短路的一个例子

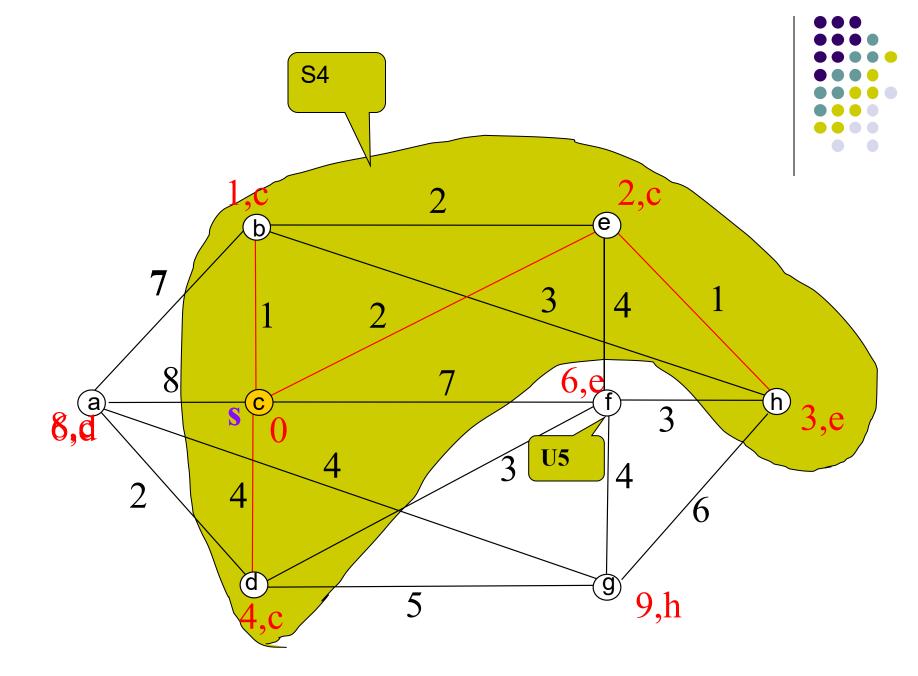






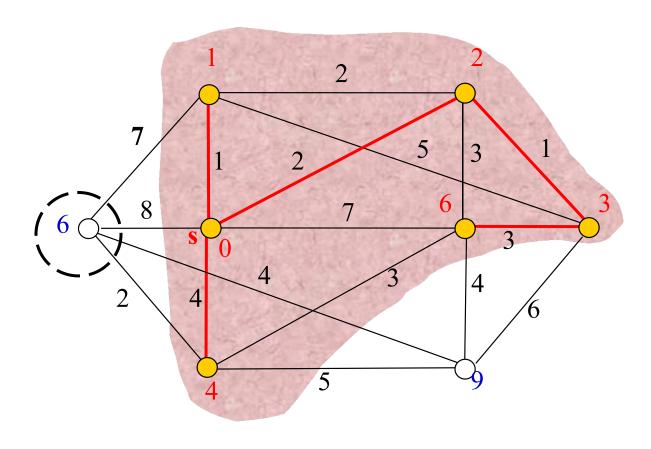




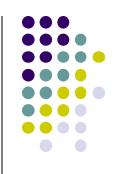


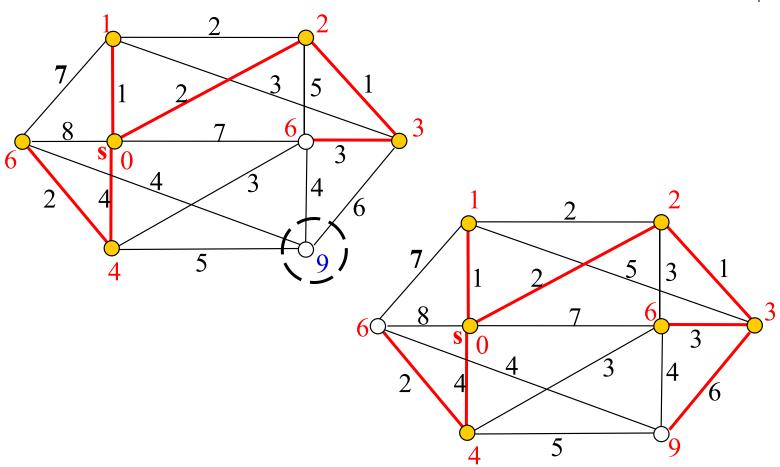
求最短路的一个例子(续)



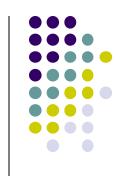


求最短路的一个例子(续)





Dijkstra算法的描述



- 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 ∞ 。 若n=1,结束。
- 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 $(L(u_i) + W(u_i, v), u_i)$,
 - $\mathbb{P}: L(v)=\min\{L(v), \min_{u\in S_i}\{L(u)+W(u,v)\}\}$
- 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_i 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。

求所有结点间的最短距离?



• Floyd-Warshall 算法 |V|3

求所有结点间的最短距离? All-Pairs Shortest Paths



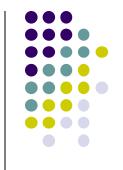
- Given a directed graph G = (V, E), weight function $w : E \to R$, |V| = n.
- Assume no negative weight cycles.
- Goal: create an $n \times n$ matrix of shortest-path distances $\delta(u, v)$.
- We'll see how to do in $O(V^3)$ in all cases, with no fancy data structure.

All Pairs Shortest Path – Floyd-Warshall Algorithm

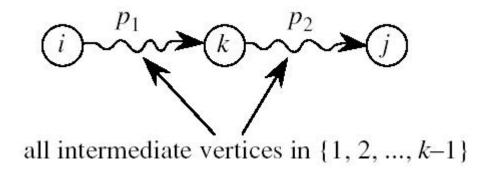


- Dynamic programming approach.
- Use optimal substructure of shortest paths: Any subpath of a shortest path is a shortest path.
- Create a 3-dimensional table:
 - Let d_{ij}^(k) –shortest path weight of any path from i to j where all intermediate vertices are from the set {1,2, ..., k}.
 - Ultimately, we would like to know the values of d_{ii}(n).

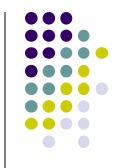
Computing d_{ij}(k)



- Base condition: $d_{ii}^{(0)} = ?$
 - $d_{ij}^{(0)} = w_{ij}$.
- For k>0:
 - Let p=<v_i, . . . , v_j> be a shortest path from vertex i to vertex j with all intermediate vertices in {1,2, . . . , 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}.

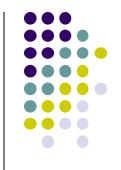


Recursive Formulation for d_{ij}(k)



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

Algorithm

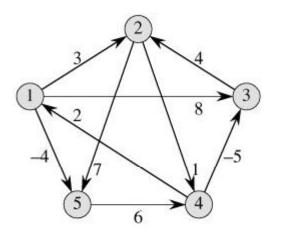


```
\begin{split} \text{FLOYD-WARSHALL}(W, n) \\ D^{(0)} &\leftarrow W \\ \textbf{for } k \leftarrow 1 \textbf{ to } n \\ & \textbf{do for } i \leftarrow 1 \textbf{ to } n \\ & \textbf{do for } j \leftarrow 1 \textbf{ to } n \\ & \textbf{do } d_{ij}^{(k)} \leftarrow \min \left( d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)}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

- Running time = ?
 - O(n³).
- Memory required = ?
 - O(n²) (if we drop the superscripts).

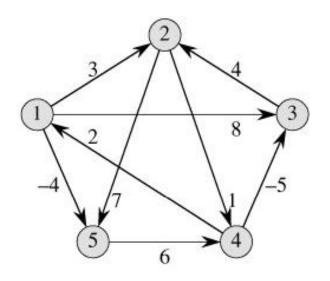
Example

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



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

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

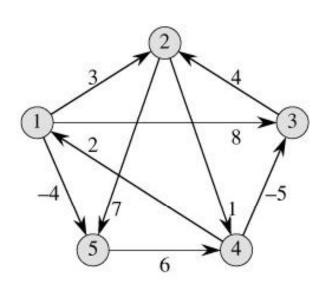


$$D^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 8 & \infty & -4 \\ \infty & 0 & \infty & 1 & 7 \\ \infty & 4 & 0 & \infty & \infty \\ 2 & \infty & -5 & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

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



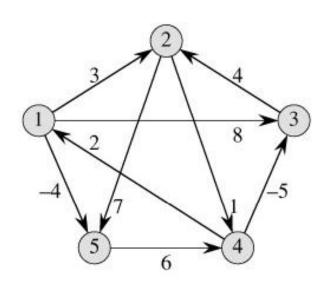
$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$



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

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

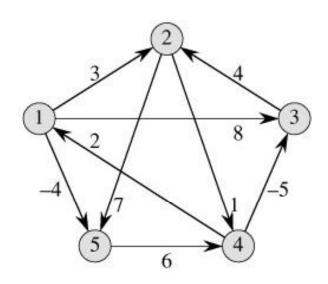
$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$



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

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

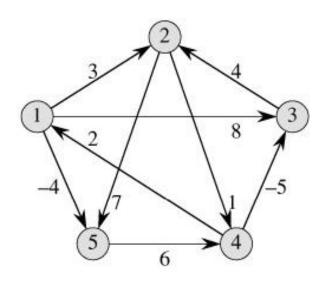
$$d_{ij}^{(k)} = \begin{cases} w_{ij} & \text{if } k = 0, \\ \min\left(d_{ij}^{(k-1)}, d_{ik}^{(k-1)} + d_{kj}^{(k-1)}\right) & \text{if } k \ge 1. \end{cases}$$



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

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

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



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

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

旅行商问题 (Travelling Salesman Problem, TSP)

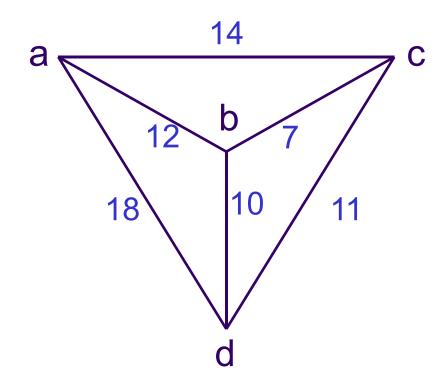


- n个城市间均有道路,但距离不等,旅行商从某地出发,走过 其它n-1城市各一次,最后回到原地,如何选择最短路线?
- 数学模型:
 - 无向带权图G:顶点对应于城市,边对应于城市之间的道路,道路长度用相应边的权表示。
 - 问题的解: 权最小的哈密尔顿回路。
 - G是带权完全图,总共有(n-1)!/2条哈密尔顿回路。因此,问题是如何从这(n-1)!/2条中找出最短的一条。

(含25个顶点的完全图中不同的哈密尔顿回路有约3.1×10²³条,若机械地检查,每秒处理10⁹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。



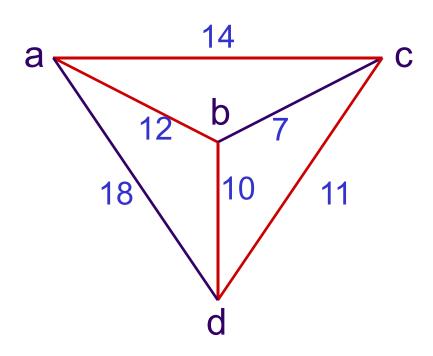


•解:列出哈密尔顿回路,并求其距离:

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

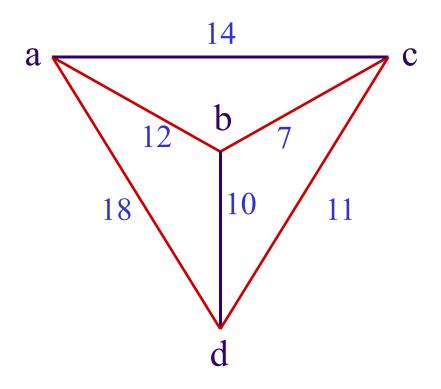
(2)
$$(acbda) = (14+7+10+18) = 49$$

(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<u>最邻近算法</u>:
 - (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.

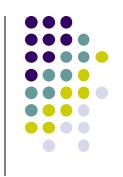


旅行商问题(TSP)的研究进展



- (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%。

编程 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