

第十四章 路径算法

§ 14.1 引言

在生产管理，交通运输和通讯领域，经常会碰到这样的问题：沿着哪条路线可以最短的时间或最少的费用把货物运往目的地？沿着哪条路线传送信息最可靠或最快捷？如何组织生产可使生产成本最低？如何制定投资计划可使利润最大？这些都可视成是：在给定的加权图中，求最短路径的问题。

这一章的目的是要大家掌握求最短路径的 Dijkstra 算法，了解 Floyd 算法的由图形直觉思维转化为矩阵操作的算法思想。进一步熟悉用 MATLAB 语言编写非数值计算问题的编程技巧，学会用多重循环和选择结构来实现较复杂的穷举。学会如何建立实际问题的图论模型，希望能举一反三。

§ 14.2 引例

14.2.1 引例一：最短运输路线问题

如图 14.1 的交通网络，每条弧上的数字代表车辆在该路段行驶所需的时间，有向边表示单行道，无向边表示可双向行驶。若有一批货物要从 1 号顶点运往 11 号顶点，问运货车应沿哪条线路行驶，才能最快地到达目的地？

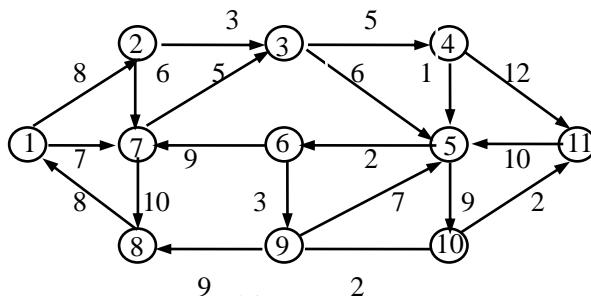


图 14.1

给定一个有向图 G ，每条边上都有一个数字代表边的长度。在实际问题中这个长度可以代表费用，时间，可靠度或其他性能指标。

普通长度 (ordinary path length): 路径长度定义为该路径所包含的全体

边的长度之和。对图中任意给定的两点 u, v , 在它们之间可能存在多条路径。

普通型最短路径问题(ordinary shortest-path problem): 求从 u 到 v 的路径中普通长度最短的路径。该路径称为从 u 到 v 的**最短路径** (shortest-path)。

14. 2. 2 引例二：最廉价航费表的制定

某公司在六个城市 $C_1, C_2, C_3, C_4, C_5, C_6$ 都有分公司, 公司成员经常往来于它们之间, 已知从 C_i 到 C_j 的直达航班票价由下述矩阵的第 i 行, 第 j 列元素给出 (∞ 表示无直达航班), 该公司想算出一张任意两个城市之间的最廉价路线表。

$$\begin{bmatrix} 0 & 50 & \infty & 40 & 25 & 10 \\ 50 & 0 & 15 & 20 & \infty & 25 \\ \infty & 15 & 0 & 10 & 20 & \infty \\ 40 & 20 & 10 & 0 & 10 & 25 \\ 25 & \infty & 20 & 10 & 0 & 55 \\ 10 & 25 & \infty & 25 & 55 & 0 \end{bmatrix}$$

该问题实际上是求以上述矩阵为带权邻接矩阵的加权图中, 任意两点之间的最短路径及其长度的问题。

14. 2. 3 引例 3: 数据的最可靠传输线路问题

设有十分重要的数据需要在一个通讯网的两个节点间传输, 假设每条通讯链路(边)完好且不出错码 (即正常运行) 的概率已知, 各链路运行是相互独立的。应沿哪条线路传输才能使该信息到达目的地的可靠性最高。线路的可靠性为其上所有链路都正常运行的概率。这时, 可定义边上的权为该边正常运行的概率, 路径的权定义为该路径所包含的全体边的概率之积, 即该路径的可靠性。两点间的最大权路径即为所求。

§ 14. 3 最短路径问题和算法的类型

按路径长度的不同定义可将最短路径问题分为两大类: 普通路径长度和一般路径长度。后者是指路径权被定义为其上边权的其他函数, 如路径的权为其包含的所有边权之积, 边权的最大值或其他更复杂的函数。再如, 在交

通网络中，在道路的交叉口转弯时，可能会增加一个“转弯罚数”（turn penalty）。详细的分类见表 14.1。

表 14.1 最短路径问题的分类

一、普通路径长度
A. 无约束
1) 最短路径
a. 两个指定顶点间的最短路径
b. 一个指定顶点到其余各顶点的最短路径
c. 任意两顶点间的最短路径
2) 第二，第三，…，第 k 短路径
B. 带约束
1) 包含一些指定顶点的最短路径
2) 包含一些指定边的最短路径
二、一般路径长度
A. 带转弯罚数；
B. 路径权为其上边权的其他函数形式，如边权之积。

我们先介绍求解类型一.A.1.: 具有普通路径长度的最短路径问题的算法。

§ 14. 4 最短路径算法

图论问题的求解与数值问题的求解（如方程式求根，插值计算，数值积分和函数逼近等）有很大的不同，前者是“非数值性问题”，涉及到的数据结构更为复杂，数据元素之间的相互关系一般无法用数学方程式来描述。解决此类问题的关键已不再是分析数学和计算方法，而是能设计出合适的数据结构。所谓数据结构是指数据（信息的载体，能够被计算机识别，存储和加工处理）之间的相互关系。在这一章，我们将从粗略描述开始，逐步精细化的算法设计过程展示出来。并给出经调试通过的 MATLAB 程序。在这些程序中，你将会注意到，主要是进行判断，比较，而不是进行算术运算。

14. 4.1 固定起点到其余各点的最短路径算法

寻求从一固定起点 v_0 到其余各点的最短路径的最有效算法之一是 Dijkstra 算法，它是一种迭代算法。为叙述方便，我们把从起点 v_0 到顶点 v 的最短路径简称为 v 的最短路径。

要求：加权图中无负权。

出发点：最短路径上的任何子段仍是最短路径，距 v_0 远的顶点的最短路径必经过距 v_0 近的顶点。因此可按与 v_0 的距离由近及远地逐个求出各顶点的

最短路径和长度。

算法思路： 设置一个集合 S ，存放已求出其最短路径长度的顶点。

1) $S \leftarrow \{v_0\}$

2) 求出 $\bar{S} = V - S$ 中与 v_0 距离最近的顶点 u ，将 u 加入到 S 中

3) 重复 2) 直到 $\bar{S} = \Phi$ 。

例 14.1 一个简单例子

求图 14.2 中从顶点 1 到顶点 6 的最短路径及其长度。

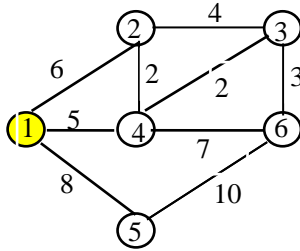


图 14.2

以 1 号顶点为起点，首先， $S=\{1\}$ ，与 1 号顶点距离最近的顶点为 4 号顶点，将其加入到 S 中， $S=\{1,4\}$ ，1 到 4 的最短路径已求出，见图 14.3 中的粗线所示，并在顶点 4 旁边标上该路径的权， S 中的顶点在图中为实心点。下一个与顶点 1 距离最近的顶点一定是 S 的邻点 2, 5, 3 或 6，经过 S 中的顶点直接到达，显然这当中，顶点 1 到顶点 2 的距离最近，其最短路径在图 14.4 中用粗线表示，将顶点 2 加入到 S 中， $S=\{1,4,2\}$ 。

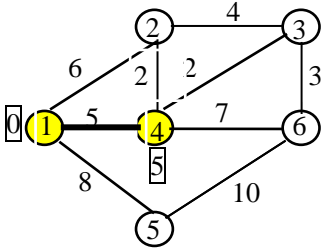


图 14.3

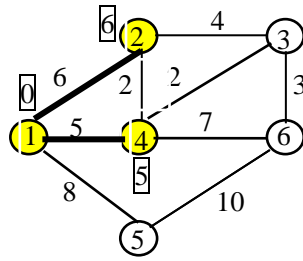


图 14.4

此时，在 \bar{S} 中与顶点 1 最近的顶点为 3，经顶点 4 到达 3，距离为 $5+2=7$ ，已求出的最短路径在图 14.5 中用粗线表示，顶点 1 到各顶点的最短距离标在顶点的旁边，此时 $S=\{1,4,2,5\}$ 。与前面类似，下一个离顶点 1 最近的顶点为顶点 5，接着便是顶点 6，其最短路径和距离如图 14.6 所示，该图的粗线是一棵树，树上任意两点间有唯一路径，这些路径均为最短路径。该树称为最短路径树。

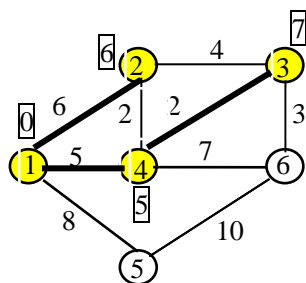


图 14.5

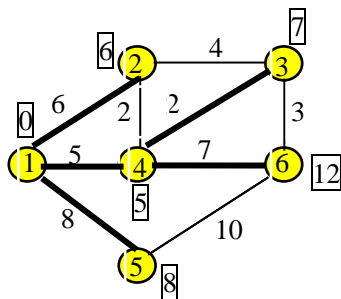


图 14.6

在这个简单例子里，第 2 步，找出 \bar{S} 中离顶点 1 最近的顶点用手工操作比较容易，计算机如何才能实现呢？

为直观，想象把集合 S 中的顶点涂成红色， \bar{S} 中的顶点为白色。如何在白点集 \bar{S} 中找出最短路径长度最小的顶点 u ，加入到红点集 S 呢？

对于图中每个顶点 v ，引入一个标记 $l(v)$ 来记录从 v_0 到 v 的，且中间只经过红点，不经过白点的路径中的最短路径长度（当从 v_0 出发，经过红点集 S 中的顶点不能到达 v 时， $l(v)$ 取 ∞ ）。



- 1) 当 $v \in S$ 时， $l(v)$ 是 v_0 到 v 的最短路径长度；
- 2) 当 $v \in \bar{S}$ 时， $l(v)$ 不小于 v_0 到 v 的最短路径长度；
- 3) 若 $l(u) = \min_{v \in \bar{S}} \{l(v)\}$ ，则 u 是 \bar{S} 中距离 v_0 最近的顶点，且 $l(v)$ 是 u 的最短路径长度。

上述结论成立吗？为什么？

最初 $l(v_0)=0$ ， $\forall v \neq v_0, l(v) = \infty$ ，标记最小的顶点为 $u = v_0$ ，将其涂红加入到 S 中，从而 $S = \{v_0\}$ 。

当新红点 u 加入 S 后， S 改变，红点的标记不会改变，白点 v 的标记将怎样变化呢？

从起点 v_0 出发，中间只经红点到 v 的最短路径只可能是如下两种之一，

- 1) v 的前一个点为老红点；
- 2) v 的前一个点为新红点。

第一种情形 v 的最短路径长度为 $l(v)$ ，第二种情形 v 的最短路径长度为

$l(u) + w(u, v)$ （其中 $w(u, v)$ 为边 (u, v) 的权）。因此 $l(v)$ 应更改为

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



上述算法只求出了最短路径的长度，如要求出最短路径，还需记下路径。为此，对每个顶点 v ，引入一个父亲点 $f(v)$ ，记录在 v 的只经过红点的最短路径上， v 的前一个顶点。与 $I(v)$ 一样， $f(v)$ 将随着 S 的变化而不断更新。 $f(v)$ 最终的取值就可以确定从起点 v_0 出发到其余各点的最短路径。怎么确定？为什么？

因此，算法可进一步细化为

Dijkstra 算法：

输入加权图的带权邻接矩阵 $w=[w(v_i, v_j)]_{n \times n}$ ，所求路径的起点为 v_0

1) 初始化

令 $l(v_0) \leftarrow 0, \forall v \neq v_0, l(v) \leftarrow \infty, u \leftarrow v_0, S \leftarrow \{v_0\}$;

2) 更新 $l(v), f(v)$

$\forall v \in \bar{S}$ ，若 $l(v) > l(u) + w(u, v)$ ，则 $l(v) \leftarrow l(u) + w(u, v)$ ， $f(v) \leftarrow u$;

3) 求出使 $l(u) = \min_{v \in \bar{S}} l(v)$ 的 $u, S \leftarrow S \cup \{u\}$;

4) 重复 2), 3) 直到 $\bar{S} = \Phi$ 。



1) 由于任何一条最短路径的子段也是最短路径，因此在 v_0 到 v 的最短路径上， v 的前一个顶点为 $f(v)$ ， $f(v)$ 的前一个顶点为 $f[f(v)]$ ，这过程继续直到追踪到 v_0 为止，这样便可得到 v_0 到 v 的最短路径。

2) 若最终某顶点 v 的标记为 ∞ ，则表明从 v_0 到 v 没有路径，即从 v_0 出发不能到达 v 。

下面用一个例子来说明 Dijkstra 算法的迭代过程。

例 14.2 一个计算例子

用 Dijkstra 算法求图 14.1 从 1 号顶点到 5 号顶点的最短路径。

初始化： $l(v)$ 的初值如表 14.2, $u=1, S=\{1\}$

表 14.2

v	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
$l(v)$	0	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞

第一次迭代： \bar{S} 中顶点的新标号由公式 $l(v) = \min\{l(v), l(u) + w(u, v)\}$ 确定，修正 $l(v)$ ，并为 $f(v)$ 赋值，见表 14.3。

表 14.3

v	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
$l(v)$	∞	8	∞	∞	∞	∞	7	∞	∞	∞	∞
$f(v)$		1					1				

对 \bar{S} 中所有顶点的标号 $l(v)$ 进行比较, 得出具有最小标号 $l(7)=7$ 的顶点 $u=7$, 将 7 加入 S 得: $S=\{1,7\}$ 。从 1 号顶点到 S 中顶点的最短路径 (由 $f(v)$ 记录) 及其长度 (由 $l(v)$ 记录) 已经求得, 由 $f(v)$ 记录的当前最短路径树见图 14.7, 连接红点与白点的边用虚线表示, 因为以后可能会改变, 且虚线所指的顶点的标记也可能改变。红点用实心圆表示, 白点用空心圆表示。方框内的数为顶点标记, 没画出的顶点的标记为 ∞ 。

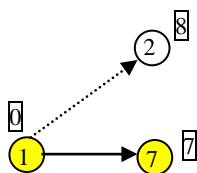


图 14.7

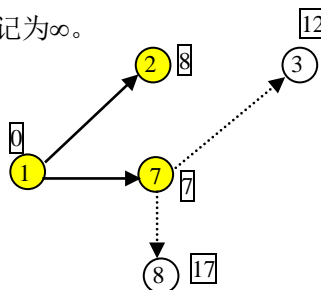


图 14.8

第二次迭代: $l(v), f(v)$ 经第二次迭代后的值如表 14.4。

表 14.4

v	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
$l(v)$	∞	8	12	∞	∞	∞	7	17	∞	∞	∞
$f(v)$		1	7				1	7			

对 \bar{S} 中所有顶点的标号进行比较, 得出具有最小标号 $l(2)=8$ 的顶点 $u=2$, 将 2 加入 S 得: $S=\{1,7,2\}$ 。从 1 号顶点到 S 中顶点的最短路径 (由 $f(v)$ 记录) 及其长度 (由 $l(v)$ 记录) 已经求得, 当前的最短路径树见图 14.8, 方框内的数为顶点标记。

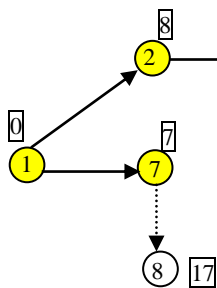


图 14.9

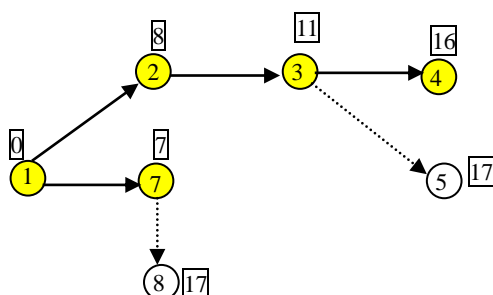


图 14.10

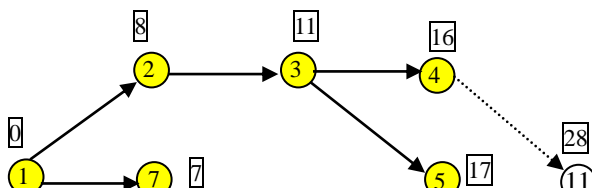


图 14.11

以后的各次迭代类似,对应的最短路径树见图 14.9——图 14.11,表 14.5 列出了 $l(v), f(v)$ 在各次迭代的取值。

表 14.5

迭代	$l(v)$ $f(v)$											u
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	
0	0	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	∞	1
1	0	8(1)	∞	∞	∞	∞	7(1)	∞	∞	∞	∞	7
2	0	8(1)	12(7)	∞	∞	∞	7(1)	17(7)	∞	∞	∞	2
3	0	8(1)	11(2)	∞	∞	∞	7(1)	17(7)	∞	∞	∞	3
4	0	8(1)	11(2)	16(3)	17(3)	∞	7(1)	17(7)	∞	∞	∞	4
5	0	8(1)	11(2)	16(3)	17(3)	∞	7(1)	17(7)	∞	∞	28(4)	5

方框“□”里的数表示 S 中顶点的标记 $l(v)$ 和父亲点 $f(v)$, 在以后的迭代中不会改变。各次迭代对应的最短路径树在图 14.7 到图 14.11 中依次绘出, 方框内的数为顶点标记。到第五次迭代, 5 号顶点已在 S 中, 因此, 对应的最短路径树中从 1 到 5 的唯一路径 1-2-3-5, 就是 1 到 5 的最短路径, $l(5)=17$ 便是其长度。该最短路径也可由父子关系追踪而得。由 $f(5)=3$ 知, 5 的前一个点为 3; 由 $f(3)=2$ 知, 3 的前一个点为 2; 由 $f(2)=1$ 知, 2 的前一个点为 1。因此得到 5-3-2-1, 倒过来就是 1 到 5 的最短路径。



- 1) 若想求出从 1 到其余各顶点的最短路径, 则继续上述过程直到 S 包含全部顶点。
- 2) Dijkstra 算法的运算时间是 $O(n^2)$ 级的。该法既适合于有向图又适合于无向图, 只是要求所有权都必须非负。



- 1) 试分析 Dijkstra 算法的时间复杂度, 证实为 $O(n^2)$ 。
- 2) 在 MATLAB 环境下, 编制用 Dijkstra 算法求最短路径的 M 文件函数, 求解 14.2.1 所给出的“最短运输路线问题”。



- 1) 如果想要求出两点间的全体最短路径应怎么办? 当最短路径被占用或出现故障时, 就必须改用次短, 再次短的路径, 如何求出第 k 短的最短路径?
- 2) 如果带有负权, 如何求最短路径?

14.4.2 每对顶点间的最短路径算法

显然此问题可由重复 Dijkstra 算法来解决, 每次取定一个顶点作起点, 但这需要大量重复计算, 效率不高。Floyd 另辟蹊径, 提出了比这更好的算法, 可一次性地求出任意两点间的最短路径和距离, 其思想方法很有创意, 与 Dijkstra 算法截然不同。

Floyd 算法的基本思路: 从图的带权邻接矩阵 $A=[a(i, j)]_{n \times n}$ 开始, 递归地进行 n 次更新, 即由矩阵 $D^{(0)}=A$, 按一个公式, 构造出矩阵 $D^{(1)}$; 又用同样的公式由 $D^{(1)}$ 构造出矩阵 $D^{(2)}$; ……; 最后又用同样的公式由 $D^{(n-1)}$ 构造出矩阵 $D^{(n)}$ 。矩阵 $D^{(n)}$ 的 i 行 j 列元素便是 i 号顶点到 j 号顶点的最短路径长度, 称 $D^{(n)}$ 为图的距离矩阵, 同时还可引入一个后继点矩阵 $path$ 来记录两点间的最短路径。

递推公式为

$$D^{(0)}=A;$$

$$D^{(1)}=[d_{ij}^{(1)}]_{n \times n}, \quad \text{其中 } d_{ij}^{(1)}=\min\{d_{ij}^{(0)}, d_{i1}^{(0)}+d_{1j}^{(0)}\};$$

$$D^{(2)}=[d_{ij}^{(2)}]_{n \times n}, \quad \text{其中 } d_{ij}^{(2)}=\min\{d_{ij}^{(1)}, d_{i2}^{(1)}+d_{2j}^{(1)}\};$$

……

$$D^{(n)}=[d_{ij}^{(n)}]_{n \times n}, \quad \text{其中 } d_{ij}^{(n)}=\min\{d_{ij}^{(n-1)}, d_{i, n-1}^{(n-1)}+d_{n-1, j}^{(n-1)}\};$$



提示

$d_{ij}^{(1)}$: 中间只允许经过 1 号顶点, 从 i 到 j 的路径中, 最短路径的长度;

$d_{ij}^{(2)}$: 中间只允许经过 1, 2 号顶点, 从 i 到 j 的路径中, 最短路径的长度;



……

$d_{ij}^{(k)}$: 中间只允许经过 1, 2 … k 号顶点, 从 i 到 j 的路径中, 最短路径的长度;

.....

$d_{ij}^{(n)}$: 中间允许经过 1, 2 ... n 号顶点 (即任何顶点), 从 i 到 j 的路径中, 最短路径的长度, 此即为 i 到 j 的最短路径长度。

上述矩阵序列 $\{D^{(k)}\}$ 可递归地产生, 利用循环迭代便可简便求出。算法的详细步骤如下

Floyd 算法步骤:

$d(i, j)$: $d_{ij}^{(k)}$;

$path(i, j)$: 对应于 $d_{ij}^{(k)}$ 的路径上 i 的后继点, 最终的取值为 i 到 j 的最短路径上 i 的后继点。

输入带权邻接矩阵 $A=[a(i, j)]_{n \times n}$

1) 赋初值

对所有 i, j , $d(i, j)=a(i, j)$; 当 $a(i, j)=\infty$ 时, $path(i, j)=0$, 否则 $path(i, j)=j$; $k=1$ 。

2) 更新 $d(i, j), path(i, j)$

对所有 i, j , 若 $d(i, k)+d(k, j) \leq d(i, j)$, 则转 3); 否则 $d(i, j)=d(i, k)+d(k, j)$, $path(i, j)=path(i, k)$, $k=k+1$, 继续执行 3)。

3) 重复 2) 直到 $k=n+1$ 。

例 14. 2 一个编程例子

借助 MATLAB 软件, 用 Floyd 算法求图 14.12 所示的加权有向图中任意两点间的最短路径及距离。

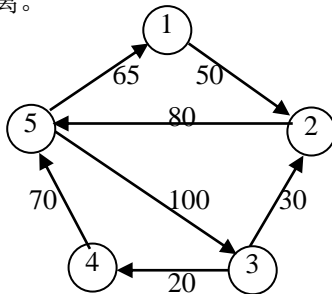


图14.12

加权有向图的存储结构采用带权邻接矩阵 $[a(i, j)]$ 。

MATLAB 程序:

```
% Floyd's Algorithm
function [D,path]=floyd1(a)
n=size(a,1);
%设置D和path的初值
D=a; path=zeros(n,n);
```

```

for i=1:n
    for j=1:n
        if D(i,j)~=inf
            path(i,j)=j;    %j是i的后继点
        end
    end
end
end
%做n次迭代，每次迭代均更新D(i,j)和path(i,j)
for k=1:n
    for i=1:n
        for j=1:n
            if D(i,k)+D(k,j)<D(i,j)
                D(i,j)=D(i,k)+D(k,j);    %修改长度
                path(i,j)=path(i,k);    %修改路径
            end
        end
    end
end
end
end

```

在 MATLAB 命令窗键入：

```

a=[0 50 inf inf inf; inf 0 inf inf 80; inf 30 0 20 inf; inf inf inf 0 70;65 inf ...
100 inf 0];
[D,path]=floyd1(a)

```

运行结果：

```

D =
    0    50   230   250   130
  145     0   180   200    80
  155    30     0    20    90
  135   185   170     0    70
    65   115   100   120     0
path =
    1     2     2     2     2
    5     2     5     5     5
    4     2     3     4     4
    5     5     5     4     5
    1     1     3     3     5

```

因此,由最短距离矩阵D和最短路径矩阵path,容易得出任意两点之间的最短路径及其长度。如,顶点1到顶点3的最短路径长度: $D(1,3)=230$,最短路径:1-->2-->5-->3。这是因为, $path(1,3)=2$,意味着顶点1的后继点为2,又 $path(2,3)=5$,从而顶点2的后继点为5,同理,因 $path(5,3)=3$,从而顶点5的后继点为3,故1-->2-->5-->3便是顶点1到顶点3的最短路径。

在该程序运行过程中,每次循环所得到的D和path的变化情况在表14.6中给出。

表14.6 Floyd算法求解例14.2的动态执行情况

K=0	D =	path =
	0 50 Inf Inf Inf	1 2 0 0 0
	Inf 0 Inf Inf 80	0 2 0 0 5
	Inf 30 0 20 Inf	0 2 3 4 0
	Inf Inf Inf 0 70	0 0 0 4 5
	65 Inf 100 Inf 0	1 0 3 0 5
k=1	D =	path =
	0 50 Inf Inf Inf	1 2 0 0 0
	Inf 0 Inf Inf 80	0 2 0 0 5
	Inf 30 0 20 Inf	0 2 3 4 0
	Inf Inf Inf 0 70	0 0 0 4 5
	65 115 100 Inf 0	1 1 3 0 5
k=2	D =	path =
	0 50 Inf Inf 130	1 2 0 0 2
	Inf 0 Inf Inf 80	0 2 0 0 5
	Inf 30 0 20 110	0 2 3 4 2
	Inf Inf Inf 0 70	0 0 0 4 5
	65 115 100 Inf 0	1 1 3 0 5
k=3	D =	path =
	0 50 Inf Inf 130	1 2 0 0 2
	Inf 0 Inf Inf 80	0 2 0 0 5
	Inf 30 0 20 110	0 2 3 4 2
	Inf Inf Inf 0 70	0 0 0 4 5
	65 115 100 120 0	1 1 3 3 5
k=4	D =	path =
	0 50 Inf Inf 130	1 2 0 0 2
	Inf 0 Inf Inf 80	0 2 0 0 5
	Inf 30 0 20 90	0 2 3 4 4
	Inf Inf Inf 0 70	0 0 0 4 5
	65 115 100 120 0	1 1 3 3 5
k=5	D =	path =
	0 50 230 250 130	1 2 2 2 2
	145 0 180 200 80	5 2 5 5 5
	155 30 0 20 90	4 2 3 4 4
	135 185 170 0 70	5 5 5 4 5
	65 115 100 120 0	1 1 3 3 5

1) Floyd 算法中记录最短路径的矩阵Path,与Dijkstra算



法中记录最短路径的向量 f 有何区别和联系? 如何由矩阵 Path 得到任意两点间的最短路径? 为什么? 在 m 文件 floyd1.m 中加入一些语句, 使其直接输出全部顶点间的最短路径及其长度, 而不只是 D 和 path。

- 2) 两算法的基本思路完全不同, 是图论中颇具代表性的两类算法, 它们各自妙在何处? 受此启发, 构思不同于 Floyd 算法的求任意两点间最短路径方法。

* § 14. 5 一般型最短 (或最长) 路径问题

上一节讨论的最短路径问题, 其路径权为路径上各边权之和。但在实际问题中常有这样的情况, 路径的权是边权的其他函数。例如, 在 14.2.3 中介绍的“数据的最可靠传输线路问题”, 这样的问题颇具代表性, 电线网, 交通网中也有类似的问题。每条边有可靠度 $p_k : 0 \leq p_k \leq 1$ 作为边权。可靠度可以是通道正常运转的概率, 也可以是此通道空闲的概率, 我们的目的是要找出两顶点间最可靠的路径传送物流。显然, 路径的可靠度为路径上每条边的可靠度之积, 此时路径的权可定义为路径上所有边权的乘积, 不再是边权之和。

14. 5. 1 最可靠线路问题

在图 G 中, 每条边的权为 0 与 1 之间的数, 表示线路的可靠性, P 是从 s 到 t 的路径, 定义路径 P 的长度 $w(P) = \prod_{e \in P} w(e)$, “ \prod ” 是连乘号。

称 s 到 t 的路径中路径长度 $w(P)$ 最大的路径为 s 到 t 的最可靠路径。

如何求出两点间的最可靠路径呢?

方法一: 转化为最短路径问题。将图 G 上每条边的权 $w(e)$ 换为 $-\ln(w(e))$, 得到与 G 结构相同, 但权不一样的加权图 G' , 求出 G' 的最短路径, 该最短路径必为原图 G 的最可靠路径, 反之亦然。

方法二: 可将 Dijkstra 算法稍作修改来求最可靠路径。

算法:

输入加权图 G 的带权邻接矩阵 $w=[w(v_i, v_j)]_{n \times n}$, ($0 \leq w(v_i, v_j) \leq 1$), 所求最可靠路径的起点为 v_0

1) 初始化

$$\text{令 } l(v_0)=1, \quad \forall v \neq v_0, l(v)=0, \quad u=v_0, \quad S=\{v_0\};$$

2) 更新 $l(v), f(v)$

$\forall v \in \bar{S}$, 若 $l(v) < l(u) * w(u, v)$, 则 $l(v) \leftarrow l(u) * w(u, v)$,
 $f(v) \leftarrow u$;

3) 求出使 $l(u) = \max_{v \in \bar{S}} l(v)$ 的 u , $S \leftarrow S \cup \{u\}$;

4) 重复 2), 3) 直到 $\bar{S} = \Phi$.

14. 5. 2 最小爬高度路径问题

在图 G 中, 设边权 $w(e)$ 表示沿 e 的爬高度, 则从 s 到 t 沿路径 P 的爬高度为 $w(P) = \max_{e \in P} \{w(e)\}$

我们把从 s 到 t 的路径中爬高度最小的路径称为从 s 到 t 的最小爬高度路径。

同样, 可将求最短路径的算法修改来求最小爬高度路径。



修改 Dijkstra 算法, 使其适合于求最小爬高度路径, 写出该修正算法的步骤。

14. 5. 3 更一般的路径问题

一般地, 只要路径的长度函数和路径问题属于下述两种情况, 均可由 Dijkstra 算法稍作修改之后求解。

情形一: 对任意路径 $P = v_0 v_1 v_2 \cdots v_k$, $P' = v_0 v_1 v_2 \cdots v_k v_{k+1}$ 均有 $w(P) \geq w(P')$, 求两点间路径中长度最大的路径。

情形二: 对任意路径 $P = v_0 v_1 v_2 \cdots v_k$, $P' = v_0 v_1 v_2 \cdots v_k v_{k+1}$ 均有 $w(P) \leq w(P')$, 求两点间路径中长度最小的路径。

最可靠线路问题属于情形一, 最小爬高度问题属于情形二。

§ 14. 6 范例: 设备更新问题

14. 6. 1 问题

设备的更新和改造是一项系统工程, 并且是一种动态系统。从系统内部分析, 由于设备在使用过程中处于经常的运行状态, 必然产生有形磨损; 从系统所处的外部环境来看, 由于科学技术的发展, 新一代设备的问世, 将使

原有设备的使用价值和价值降低，产生无形磨损。设备更新则是彻底消除这两种磨损的手段。一台设备究竟使用多长时间就需更新？

14. 6. 2 函数优化模型及其求解

考虑一台设备使用多久更换，可使平均每年的成本最低。

决策变量：设备的使用年限 t ；

目标函数：一年的成本 Y 。成本包括：设备的维持费用（即维修费，能耗，事故及效率下降损失等），设备折旧费，投资利息。

假设

- 1) 设备的维持费用按等差级数逐年增大，即每年增加的费用差额为常数 λ ；
- 2) 设备更新投资额为 K_0 ，设备残值为 E ，年利率为 Z 。



1) 假设 2 是合理的，但假设 1 把问题大大地理想化了，使问题变得非常简单，容易处理。该假设的合理性需通过实际的数据来检验。若与实际偏差大，则需作更一般化的假设，当然，模型也更复杂。

- 2) 假设实际上就是给出问题的已知条件，假设不同，当然解决方法不同，模型就不一样。后面第二个模型在不同的假设下，导出了不同的模型。

由假设 1，按等差级数求和公式，易求出 t 年的维持费用

$$S = t(t-1)\lambda / 2$$

则设备每年平均维持费为

$$C = S/t = (t-1)\lambda / 2$$

由假设 2，得年折旧费 A 和年投资利息 B 分别为

$$A = (K_0 - E)/t$$

$$B = (K_0 + E)Z / 2$$

因此设备平均每年的总成本为

$$\begin{aligned} Y &= C + B + A = (t-1)\lambda / 2 + (K_0 + E)Z / 2 + (K_0 - E)/t \\ &= (K_0 - E)/t + [(t-1)\lambda + (K_0 + E)Z] / 2 \end{aligned}$$

确定设备经济寿命的问题就归结为下述模型

$$\min Y = (K_0 - E)/t + [(t-1)\lambda + (K_0 + E)Z] / 2$$

其中 t 为决策变量。

为求使 Y 值最小的 t^* 值,

$$\text{令 } \frac{dY}{dt} = 0, \text{ 即 } \frac{\lambda}{2} - \frac{K_0 - E}{t^2} = 0$$

解出 $t^* = \sqrt{\frac{2(K_0 - E)}{\lambda}}$, t^* 即为设备的最佳更新周期。

将 t^* 代入 Y , 可得设备的最低年均总成本为

$$Y^* = \sqrt{\frac{2(K_0 - E)}{\lambda}} + \frac{K_0 Z - \lambda}{2}$$

14. 6. 3 网络模型及其求解

考虑车辆的更新策略。一辆汽车从购进到更新, 使用年限不同, 更新速度不同, 其总成本有明显差别。问题是一辆汽车使用几年更新, 其运营总成本最少。

假设:

- 1) 只在每年年初考虑是否更新车辆; 车辆最多能用 4 年。
- 2) 考虑一辆车的 8 年规划。
- 3) 运营成本只考虑投资, 维持费用和车辆的残值。
- 4) 第 i 年初一辆新车的价格为 P_i ; 车辆在第 i 年初到第 j 年初这段时间的维持费用为 m_{ij} (包括维修费, 能耗, 事故及运营收入损失); 第 i 年购进, 第 j 年出售的旧车价格为 s_{ij} 。其中 $i, j=1, 2, 3, \dots, 8, 9$ 。



显然假设 1, 2, 3 都比较合理。假设 4 里的各参数需通过市场调查和过去的运营状况来进行预测, 这些参数的获取也需建立数学模型。这里假设它们已知, 是把问题分解, 我们只考虑其中的一个子问题。

由假设 3, 4, 可确定: 车辆于第 i 年购进, 第 j 年出售, 这期间车辆的使用成本为

$$C_{ij} = P_i + m_{ij} - s_{ij}$$

由此可计算出各种更新方案的单元成本估计值 C_{ij} 。

建立一个加权有向图 G ：用 9 个顶点表示 9 个年头的年初，有向边 (i, j) 表示第 i 年购进一辆车，第 j 年出售该车这个阶段，其上的权为这阶段的单元成本估计值 C_{ij} ，作出的加权有向图 G 如图 14.13 所示。顶点 1 到顶点 9 的任何一条有向路径都对应了一个车辆更新方案，且有向路径的长度就是对应的更新方案的总成本。例如有向路径 $1 \rightarrow 3 \rightarrow 6 \rightarrow 9$ 就表示第一年购进，用到第 3 年更新，然后再在第 6 年更新，用到第 9 年，该方案的总成本为 $C_{13} + C_{36} + C_{69}$ 。

求最佳车辆更新策略，使总成本最低的问题便转化为：求加权有向图 G 从顶点 1 到顶点 9 的最短路径，长度对应于费用。

假设各阶段的单元成本估计值 C_{ij} 分别都已求出，在图 14.13 中标出。用 Dijkstra 算法，借助于 MATLAB 软件可求得顶点 1 到顶点 9 的最短路径为 $1 \rightarrow 5 \rightarrow 9$ 。因此，车辆的最优更新策略即为第一年购进，第 5 年更新，再用到的第 9 年，总成本为 11250。

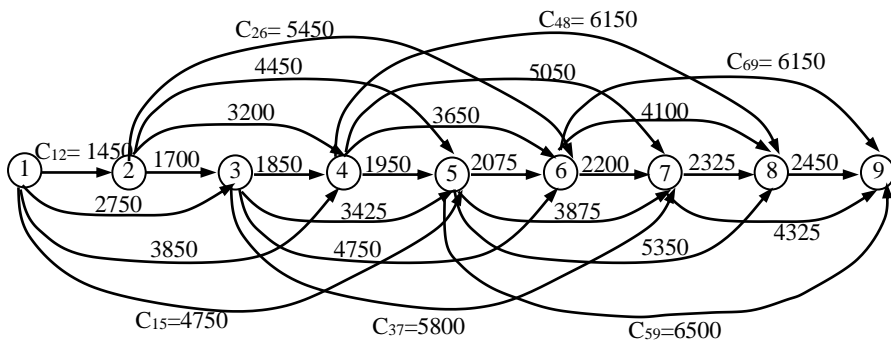


图 14.13



按照第二个模型的假设，能否建立整数规划模型？哪些整数规划问题可转化为网络的最短路径问题？比如，整数背包问题能转化为网络的最短路径问题吗？

§ 14.8 实验

14. 8. 1 实验一：计算机网络布线

表 14.7 主干网连接一览表（表中数据为距离）

	总部	子公司 1	子公司 2	子公司 3	电视台	电信部门
总部	——	5	——	10	15	7
子公司 1		——	12	——	——	11
子公司 2			——	——	20	4
子公司 3				——	10	——
电视台					——	——
电信部门						——

某公司下属多家单位均建有局域网，其中有几家已连上公司的主干网，连接情况见表 14.7，现有 A,B 两家单位平时业务往来较多，欲通过与其他单位连接，通往主干网，表 14.8 给出了 A, B 两单位与可连接的单位的距离。问应如何连接能使 A,B 之间的距离最短？

表 14.8 A, B 两单位与可连接的单位（表中数据为距离）

	总部	子公司 1	子公司 2	子公司 3	电视台	电信部门
A 单位	——	——	3	1	——	3
B 单位	3	5	——	——	8	——

14. 8. 2 实验二：矿厂选址

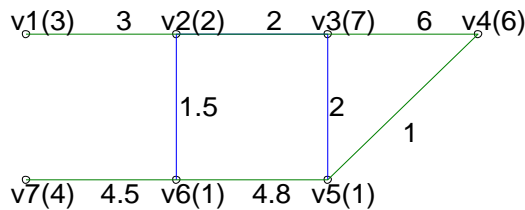


图 14.15

矿石在若干个采矿点被采下后，需集中运输到统一的矿厂进行处理。某矿区有七个采矿点，其线路图如图 14.15，已知各矿点每天的产矿量 $q(v_i)$ (标在图中的各顶点上)。现要从这七个采矿点中选一个来建造选矿厂。问应把选矿厂建在哪个采矿点处，才能使各采矿点所产的矿运到选矿厂所在地的总运

力（千吨公里）最小。

参考文献

- [1] 龚劬, 图论与网络最优化算法, 重庆大学应用数学系, 1998。
- [2] 姚健钢等, 长方体材料截断切割的优化设计, 数学的实践与认识, 1998.1. Vol.28, No.1, p88-93。
- [3] 李人厚等译, 精通 MATLAB 综合辅导与指南, 西安交通大学出版社, 1998。