

# 最短路径问题

2017年3月10日 17:06

## 1.问题引入

问题：从某顶点出发，沿图的边到达另一顶点所经过的路径中，各边上权值之和最小的一条路径——**最短路径**。解决最短路径的问题有以下算法，Dijkstra算法，Bellman-Ford算法，Floyd算法和SPFA算法，另外还有著名的[启发式搜索算法A\\*](#)。

## 2.Dijkstra算法

### 2.1 定义概览

Dijkstra(迪杰斯特拉)算法是典型的单源最短路径算法，用于计算一个节点到其他所有节点的最短路径。主要特点是**以起始点为中心向外层层扩展，直到扩展到终点为止**。Dijkstra算法是很有代表性的最短路径算法，该算法要求图中不存在负权边。算法复杂度 $O(n^2)$

问题描述：在无向图  $G=(V, E)$  中，假设每条边  $E[i]$  的长度为  $w[i]$ ，找到由顶点  $V_0$  到其余各点的最短路径。（单源最短路径）

### 2.2 算法描述

#### 2.2.1 算法思想

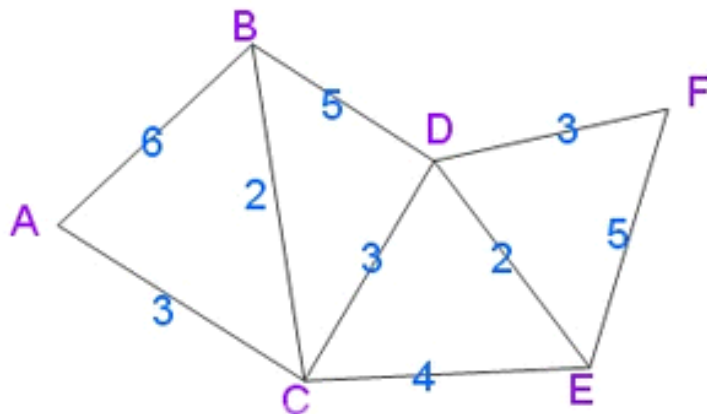
算法思想：设 $G=(V, E)$ 是一个带权有向图，把图中顶点集合 $V$ 分成两组，第一组为已求出最短路径的顶点集合（用 $S$ 表示，初始时 $S$ 中只有一个源点，以后每求得一条最短路径，就将加入到集合 $S$ 中，直到全部顶点都加入到 $S$ 中，算法就结束了），第二组为其余未确定最短路径的顶点集合（用 $U$ 表示），按最短路径长度的递增次序依次把第二组的顶点加入 $S$ 中。在加入的过程中，总保持从源点 $v$ 到 $S$ 中各顶点的最短路径长度不大于从源点 $v$ 到 $U$ 中任何顶点的最短路径长度。此外，每个顶点对应一个距离， $S$ 中的顶点的距离就是从 $v$ 到此顶点的最短路径长度， $U$ 中的顶点的距离，是从 $v$ 到此顶点只包括 $S$ 中的顶点为中间顶点的当前最短路径长度。

#### 2.2.2 算法步骤

- 初始时， $S$ 只包含源点，即 $S=\{v\}$ ， $v$ 的距离为0。 $U$ 包含除 $v$ 外的其他顶点，即： $U=\{\text{其余顶点}\}$ ，若 $v$ 与 $U$ 中顶点 $u$ 有边，则 $\langle u, v \rangle$ 正常有权值，若 $u$ 不是 $v$ 的出边邻接点，则 $\langle u, v \rangle$ 权值为 $\infty$ 。
- 从 $U$ 中选取一个距离 $v$ 最小的顶点 $k$ ，把 $k$ ，加入 $S$ 中（该选定的距离就是 $v$ 到 $k$ 的最短路径长度）。
- 以 $k$ 为新考虑的中间点，修改 $U$ 中各顶点的距离；若从源点 $v$ 到顶点 $u$ 的距离（经过顶点 $k$ ）比原来距离（不经过顶点 $k$ ）短，则修改顶点 $u$ 的距离值，修改后的距离值为顶点 $k$ 的距离加上边上的权。
- 重复步骤b和c直到所有顶点都包含在 $S$ 中。

#### 2.2.3 算法实例

先给出一个无向图



用Dijkstra算法找出以A为起点的单源最短路径步骤如下

步骤	S 集合中	U 集合中
1	选入 A, 此时 $S = \langle A \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0$ 以 A 为中间点, 从 A 开始找	$U = \langle B, C, D, E, F \rangle$ $A \rightarrow B = 6$ $A \rightarrow C = 3$ $A \rightarrow \text{其他 } U \text{ 中的顶点} = \infty$ 发现 $A \rightarrow C = 3$ 权值为最短
2	选入 C, 此时 $S = \langle A, C \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0, A \rightarrow C = 3$ 以 C 为中间点, 从 $A \rightarrow C = 3$ 这条最短路径开始找	$U = \langle B, D, E, F \rangle$ $A \rightarrow C \rightarrow B = 5$ (比上面第一步的 $A \rightarrow B = 6$ 要短) 此时到 B 权值为 $A \rightarrow C \rightarrow B = 5$ $A \rightarrow C \rightarrow D = 6$ $A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ $A \rightarrow C \rightarrow \text{其他 } U \text{ 中的顶点} = \infty$ 发现 $A \rightarrow C \rightarrow B = 5$ 权值为最短
3	选入 B, 此时 $S = \langle A, C, B \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0, A \rightarrow C = 3, A \rightarrow C \rightarrow B = 5$ 以 B 为中间点, 从 $A \rightarrow C \rightarrow B = 5$ 这条最短路径开始找	$U = \langle D, E, F \rangle$ $A \rightarrow C \rightarrow B \rightarrow D = 10$ (比上面第二步的 $A \rightarrow C \rightarrow D = 6$ 要长) 此时到 D 权值更改为 $A \rightarrow C \rightarrow D = 6$ $A \rightarrow C \rightarrow B \rightarrow \text{其他 } U \text{ 中的顶点} = \infty$ 发现 $A \rightarrow C \rightarrow D = 6$ 权值为最短
4	选入 D, 此时 $S = \langle A, C, B, D \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0, A \rightarrow C = 3, A \rightarrow C \rightarrow B = 5, A \rightarrow C \rightarrow D = 6$ 以 D 为中间点, 从 $A \rightarrow C \rightarrow D$ 这条最短路径开始找	$U = \langle E, F \rangle$ $A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow E = 8$ (比上面第二步的 $A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ 要长) 此时到 E 权值更改为 $A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ $A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow F = 9$ 发现 $A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ 权值为最短
5	选入 E, 此时 $S = \langle A, C, B, D, E \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0, A \rightarrow C = 3, A \rightarrow C \rightarrow B = 5, A \rightarrow C \rightarrow D = 6, A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ 以 E 为中间点, 从 $A \rightarrow C \rightarrow E = 7$ 这条最短路径开始找	$U = \langle F \rangle$ $A \rightarrow C \rightarrow E \rightarrow F = 12$ (比上面第四步的 $A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow F = 9$ 要长) 此时到 F 权值更改为 $A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow F = 9$ 发现 $A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow F = 9$ 权值为最短
6	选入 F, 此时 $S = \langle A, C, B, D, E, F \rangle$ 此时最短路径 $A \rightarrow A = 0, A \rightarrow C = 3, A \rightarrow C \rightarrow B = 5, A \rightarrow C \rightarrow D = 6, A \rightarrow C \rightarrow E = 7, A \rightarrow C \rightarrow D \rightarrow F = 9$	U 集合已空, 查找完毕。

## 2.3 代码实现

```
#include "stdio.h"
#include "stdlib.h"
#include "io.h"
#include "math.h"
#include "time.h"
```

```

#define OK 1
#define ERROR 0
#define TRUE 1
#define FALSE 0
#define MAXEDgE 20
#define MAXVEX 20
#define INFINITY 65535

typedef int Status;    /* Status是函数的类型,其值是函数结果状态代码,如OK等 */
typedef struct
{
    int vexs[MAXVEX];
    int arc[MAXVEX][MAXVEX];
    int numVertexes, numEdges;
}Mgraph;

typedef int Patharc[MAXVEX];    /* 用于存储最短路径下标的数组 */
typedef int ShortPathTable[MAXVEX];    /* 用于存储到各点最短路径的权值和 */

void CreateMgraph(Mgraph *g)
{
    int i, j;
    /* printf("请输入边数和顶点数:"); */
    g->numEdges=16;
    g->numVertexes=9;
    for (i = 0; i < g->numVertexes; i++)/* 初始化图 */
    {
        g->vexs[i]=i;
    }
    for (i = 0; i < g->numVertexes; i++)/* 初始化图 */
    {
        for (j = 0; j < g->numVertexes; j++)
        {
            if (i==j)
                g->arc[i][j]=0;
            else
                g->arc[i][j] = g->arc[j][i] = INFINITY;
        }
    }
    g->arc[0][1]=1;
    g->arc[0][2]=5;
    g->arc[1][2]=3;
    g->arc[1][3]=7;
    g->arc[1][4]=5;
    g->arc[2][4]=1;
    g->arc[2][5]=7;
    g->arc[3][4]=2;
    g->arc[3][6]=3;
    g->arc[4][5]=3;
    g->arc[4][6]=6;
    g->arc[4][7]=9;
    g->arc[5][7]=5;
    g->arc[6][7]=2;
    g->arc[6][8]=7;
    g->arc[7][8]=4;
    for(i = 0; i < g->numVertexes; i++)
    {
        for(j = i; j < g->numVertexes; j++)

```

```

    {
        g->arc[j][i] = g->arc[i][j];
    }
}

/* Dijkstra算法, 求有向网g的v0顶点到其余顶点v的最短路径P[v]及带权长度D[v] */
/* P[v]的值为前驱顶点下标, D[v]表示v0到v的最短路径长度和 */
void ShortestPath_Dijkstra(Mgraph g, int v0, Patharc *P, ShortPathTable *D)
{
    int v, w, k, min;
    int final[MAXVEX]; /* final[w]=1表示求得顶点v0至vw的最短路径 */

    /* 初始化数据 */
    for(v=0; v<g.numVertexes; v++)
    {
        final[v] = 0; /* 全部顶点初始化为未知最短路径状态 */
        (*D)[v] = g.arc[v0][v]; /* 将与v0点有连线的顶点加上权值 */
        (*P)[v] = 0; /* 初始化路径数组P为0 */
    }
    (*D)[v0] = 0; /* v0至v0路径为0 */
    final[v0] = 1; /* v0至v0不要求路径 */

    /* 开始主循环, 每次求得v0到某个v顶点的最短路径 */
    for(v=1; v<g.numVertexes; v++)
    {
        min=INFINITY; /* 当前所知离v0顶点的最近距离 */
        for(w=0; w<g.numVertexes; w++) /* 寻找离v0最近的顶点 */
        {
            if(!final[w] && (*D)[w]<min)
            {
                k=w;
                min = (*D)[w]; /* w顶点离v0顶点更近 */
            }
        }
        final[k] = 1; /* 将目前找到的最近的顶点置为1 */
        /* 修正当前最短路径及距离 */
        for(w=0; w<g.numVertexes; w++)
        {
            /* 如果经过v顶点的路径比现在这条路径的长度短的话 */
            if(!final[w] && (min+g.arc[k][w]<(*D)[w]))
            {
                /* 说明找到了更短的路径, 修改D[w]和P[w] */
                (*D)[w] = min + g.arc[k][w]; /* 修改当前路径长度 */
                (*P)[w]=k;
            }
        }
    }
}

int main(void)
{
    int i, j, v0;
    Mgraph g;
    Patharc P;
    ShortPathTable D; /* 求某点到其余各点的最短路径 */
    v0=0;

```

```

CreateMgraph(&g);

ShortestPath_Dijkstra(g, v0, &P, &D);
printf("最短路径倒序如下:\n");
for(i=1;i<g.numVertexes;++i)
{
    printf("v%d - v%d : ", v0, i);
    j=i;
    while(P[j]!=0)
    {
        printf("%d ", P[j]);
        j=P[j];
    }
    printf("\n");
}
printf("\n源点到各顶点的最短路径长度为:\n");
for(i=1;i<g.numVertexes;++i)
    printf("v%d - v%d : %d \n", g.vexs[0], g.vexs[i], D[i]);
return 0;
}

```

### 3.Floyed 算法

#### 3.1 定义概览

Floyd-Warshall算法（Floyd-Warshall algorithm）是解决任意两点间的最短路径的一种算法，可以正确处理有向图或负权的最短路径问题，同时也被用于计算有向图的传递闭包。Floyd-Warshall算法的时间复杂度为 $O(N^3)$ ，空间复杂度为 $O(N^2)$ 。

#### 3.2 算法描述

##### 3.2.1 算法思想

**Floyd算法是一个经典的动态规划算法。**用通俗的语言来描述的话，首先我们的目标是寻找从点*i*到点*j*的最短路径。从动态规划的角度看问题，我们需要为这个目标重新做一个诠释（这个诠释正是动态规划最富创造力的精华所在）

从任意节点*i*到任意节点*j*的最短路径不外乎2种可能，1是直接从*i*到*j*，2是从*i*经过若干个节点*k*到*j*。所以，我们假设 $Dis(i, j)$ 为节点*i*到节点*j*的最短路径的距离，**对于每一个节点*k*，我们检查 $Dis(i, k) + Dis(k, j) < Dis(i, j)$ 是否成立**，如果成立，证明从*i*到*k*再到*j*的路径比*i*直接到*j*的路径短，我们便设置 $Dis(i, j) = Dis(i, k) + Dis(k, j)$ ，这样一来，当我们遍历完所有节点*k*， $Dis(i, j)$ 中记录的便是*i*到*j*的最短路径的距离。

##### 3.2.2 算法描述

- 从任意一条单边路径开始。所有两点之间的距离是边的权，如果两点之间没有边相连，则权为无穷大。
- 对于每一对顶点 *u* 和 *v*，看看是否存在一个顶点 *w* 使得从 *u* 到 *w* 再到 *v* 比已知的路径更短。如果是更新它。

##### 3.2.3 Floyd算法过程矩阵的计算----十字交叉法

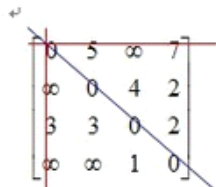
方法：两条线，从左上角开始计算一直到右下角 如下所示

给出矩阵，其中矩阵A是邻接矩阵，而矩阵Path记录*u, v*两点之间最短路径所必须经过的点

$$A_{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 5 & \infty & 7 \\ \infty & 0 & 4 & 2 \\ 3 & 3 & 0 & 2 \\ \infty & \infty & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad Path_{-1} = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

相应计算方法如下：

(1) 把  $A_{-1}$  划去第 0 行第 0 列和对角线来计算  $A_0$

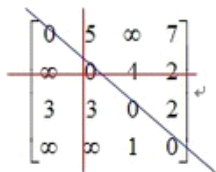


不在三条线上的元素所在的 2 阶矩阵为：

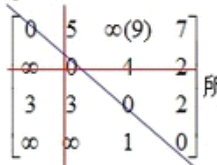
$$\begin{bmatrix} 0 & \infty \\ \infty & 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 7 \\ \infty & 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 5 \\ 3 & 3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 7 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 5 \\ \infty & \infty \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & \infty \\ \infty & 1 \end{bmatrix}$$

很容易就可以看出不在三条线上的 6 个元素都不发生改变，因此  $A_0 = A_{-1}$ ,  $Path_0 = Path_{-1}$

(2) 把  $A_0$  划去第 1 行第 1 列和对角线来计算  $A_1$

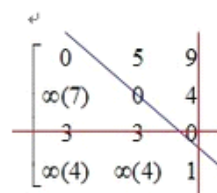


按上面所述的判断不在三条线上的元素是否需要发生改变，发生变化的元素用括号括起来了...



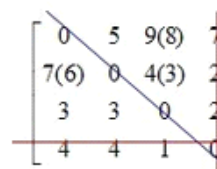
所以有  $A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 5 & 9 & 7 \\ \infty & 0 & 4 & 2 \\ 3 & 3 & 0 & 2 \\ \infty & \infty & 1 & 0 \end{bmatrix}$   $Path_1 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$

(3) 把  $A_1$  划去第 2 行第 2 列和对角线来计算  $A_2$



所以有  $A_2 = \begin{bmatrix} 0 & 5 & 9 & 7 \\ 7 & 0 & 4 & 2 \\ 3 & 3 & 0 & 2 \\ 4 & 4 & 1 & 0 \end{bmatrix}$   $Path_2 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ 2 & 2 & -1 & -1 \end{bmatrix}$

(4) 把  $A_2$  划去第 3 行第 3 列和对角线来计算  $A_3$



所以有  $A_3 = \begin{bmatrix} 0 & 5 & 8 & 7 \\ 6 & 0 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 & 2 \\ 4 & 4 & 1 & 0 \end{bmatrix}$   $Path_3 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 3 & -1 \\ 3 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 \\ 2 & 2 & -1 & -1 \end{bmatrix}$

### 3.3 代码实现

```
#include <iostream>
#include <string>
#include <stdio.h>
using namespace std;
```

```

#define MaxVertexNum 100
#define INF 32767
typedef struct
{
    char vertex[MaxVertexNum];
    int edges[MaxVertexNum][MaxVertexNum];
    int n, e;
}MGraph;

void CreateMGraph(MGraph &G)
{
    int i, j, k, p;
    cout<<"请输入顶点数和边数:";
    cin>>G.n>>G.e;
    cout<<"请输入顶点元素:";
    for (i=0;i<G.n;i++)
    {
        cin>>G.vertex[i];
    }
    for (i=0;i<G.n;i++)
    {
        for (j=0;j<G.n;j++)
        {
            G.edges[i][j]=INF;
            if (i==j)
            {
                G.edges[i][j]=0;
            }
        }
    }
    for (k=0;k<G.e;k++)
    {
        cout<<"请输入第"<<k+1<<"条弧头弧尾序号和相应的权值:";
        cin>>i>>j>>p;
        G.edges[i][j]=p;
    }
}

void Dispath(int A[][MaxVertexNum], int path[][MaxVertexNum], int n);

void Floyd(MGraph G)
{
    int A[MaxVertexNum][MaxVertexNum], path[MaxVertexNum][MaxVertexNum];
    int i, j, k;
    for (i=0;i<G.n;i++)
    {
        for (j=0;j<G.n;j++)
        {
            A[i][j]=G.edges[i][j];
            path[i][j]=-1;
        }
    }
    for (k=0;k<G.n;k++)
    {
        for (i=0;i<G.n;i++)
        {
            for (j=0;j<G.n;j++)
            {
                if (A[i][j]>A[i][k]+A[k][j])

```

```

        {
            A[i][j]=A[i][k]+A[k][j];
            path[i][j]=k;
        }
    }
}

Dispath(A, path, G.n);
}

void Ppath(int path[][MaxVertexNum], int i, int j)
{
    int k;
    k=path[i][j];
    if (k==-1)
    {
        return;
    }
    Ppath(path, i, k);
    printf("%d, ", k);
    Ppath(path, k, j);
}

void Dispath(int A[][MaxVertexNum], int path[][MaxVertexNum], int n)
{
    int i, j;
    for (i=0; i<n; i++)
    {
        for (j=0; j<n; j++)
        {
            if (A[i][j]==INF)
            {
                if (i!=j)
                {
                    printf("从%d到%d没有路径\n", i, j);
                }
            }
            else
            {
                printf("  从%d到%d=>路径长度:%d路径:", i, j, A[i][j]);
                printf("%d, ", i);
                Ppath(path, i, j);
                printf("%d\n", j);
            }
        }
    }
}

int main()
{
    freopen("input2.txt", "r", stdin);
    MGraph G;
    CreateMGraph(G);
    Floyd(G);
    return 0;
}

```

代码的几点说明



- $A[i][j]$  数组初始化为各顶点间的原本距离，最后存储各顶点间的最短距离。
- $path[i][j]$  数组保存最短路径，与当前迭代的次数有关。初始化都为-1，表示没有中间顶点。在求  $A[i][j]$  过程中， $path[i][j]$  存放从顶点  $v_i$  到顶点  $v_j$  的中间顶点编号不大于  $k$  的最短路径上前一个结点的编号。在算法结束时，由二维数组  $path$  的值回溯，可以得到从顶点  $v_i$  到顶点  $v_j$  的最短路径。

实例:初始化  $A[i][j]$  数组为如下，即有向图的邻接矩阵。

	A	B	C	D
A	0	6	$\infty$	3
B	5	0	1	$\infty$
C	3	$\infty$	0	2
D	8	2	$\infty$	0

运行结果:

请输入顶点数和边数:4 8  
 请输入顶点元素:A B C D  
 请输入第1条弧头弧尾序号和相应的权值:0 1 6  
 请输入第2条弧头弧尾序号和相应的权值:0 3 3  
 请输入第3条弧头弧尾序号和相应的权值:1 0 5  
 请输入第4条弧头弧尾序号和相应的权值:1 2 1  
 请输入第5条弧头弧尾序号和相应的权值:2 0 3  
 请输入第6条弧头弧尾序号和相应的权值:2 3 2  
 请输入第7条弧头弧尾序号和相应的权值:3 0 8  
 请输入第8条弧头弧尾序号和相应的权值:3 1 2  
 从0到0=>路径长度:0路径:0,0  
 从0到1=>路径长度:5路径:0,31  
 从0到2=>路径长度:6路径:0,312  
 从0到3=>路径长度:3路径:0,3  
 从1到0=>路径长度:4路径:1,20  
 从1到1=>路径长度:0路径:1,1  
 从1到2=>路径长度:1路径:1,2  
 从1到3=>路径长度:3路径:1,23  
 从2到0=>路径长度:3路径:2,0  
 从2到1=>路径长度:4路径:2,31  
 从2到2=>路径长度:0路径:2,2  
 从2到3=>路径长度:2路径:2,3  
 从3到0=>路径长度:6路径:3,120  
 从3到1=>路径长度:2路径:3,1  
 从3到2=>路径长度:3路径:3,12  
 从3到3=>路径长度:0路径:3,3  
 Press any key to continue

	A	B	C	D
A	0	5	6	3
B	4	0	1	3
C	3	4	0	2
D	6	2	3	0

## 4. Bellman-Ford算法

### 4.1 简介

Dijkstra算法是处理单源最短路径的有效算法，但它局限于边的权值非负的情况，若图中出现权值为负的边，Dijkstra算法就会失效，求出的最短路径就可能是错的。这时候，就需要使用其他的算法来求解最短路径，Bellman-Ford算法就是其中最常用的一个。该算法由美国数学家理查德·贝尔曼（Richard Bellman，动态规划的提出者）和小莱斯特·福特（Lester Ford）发明。

适用条件&范围

1. 单源最短路径(从源点s到其它所有顶点v);
2. 有向图&无向图(无向图可以看作 $(u, v)$ ,  $(v, u)$ 同属于边集E的有向图);
3. 边权可正可负(如有负权回路输出错误提示);
4. 差分约束系统;

## 4.2 算法描述

### 4.2.1 算法思想

给定图 $G(V, E)$  (其中V、E分别为图G的顶点集与边集), 源点s,

- 数组Distant[i]记录从源点s到顶点i的路径长度, 初始化数组Distant[n]为maxint, Distant[s]为0;
- 以下操作循环执行至多 $n-1$ 次,  $n$ 为顶点数: 对于每一条边 $e(u, v)$ , 如果 $Distant[u] + w(u, v) < Distant[v]$ , 则令 $Distant[v] = Distant[u] + w(u, v)$ 。  $w(u, v)$ 为边 $e(u, v)$ 的权值;

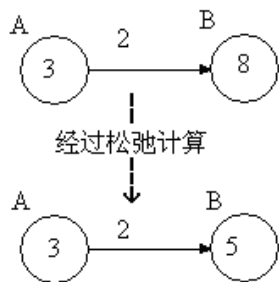
若上述操作没有对Distant进行更新, 说明最短路径已经查找完毕, 或者部分点不可达, 跳出循环。否则执行下次循环;

- 为了检测图中是否存在负环路, 即权值之和小于0的环路。对于每一条边 $e(u, v)$ , 如果存在 $Distant[u] + w(u, v) < Distant[v]$ 的边, 则图中存在负环路, 即是说该图无法求出单源最短路径。否则数组Distant[n]中记录的就是源点s到各顶点的最短路径长度。

可知, Bellman-Ford算法寻找单源最短路径的时间复杂度为 $O(V * E)$ 。

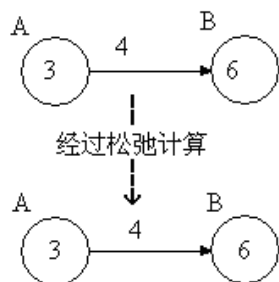
### 4.2.2 算法流程

首先介绍一下松弛计算。如下图:



松弛计算之前, 点B的值是8, 但是点A的值加上边上的权重2, 得到5, 比点B的值(8)小, 所以, 点B的值减小为5。这个过程的意义是, 找到了一条通向B点更短的路线, 且该路线是先经过点A, 然后通过权重为2的边, 到达点B。

当然, 如果出现一下情况



则不会修改点B的值，因为 $3+4>6$ 。

Bellman-Ford算法可以大致分为三个部分

第一，初始化所有点。每一个点保存一个值，表示从原点到达这个点的距离，将原点的值设为0，其它的点的值设为无穷大（表示不可达）。

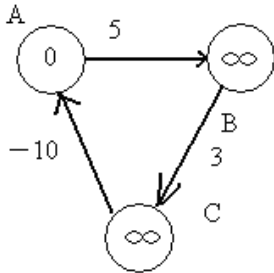
第二，进行循环，循环下标为从1到 $n-1$ （ $n$ 等于图中点的个数）。在循环内部，遍历所有的边，进行松弛计算。

第三，遍历途中所有的边（ $\text{edge}(u, v)$ ），判断是否存在这样情况：

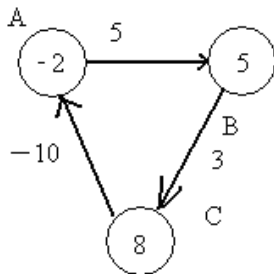
$$d(v) > d(u) + w(u, v)$$

则返回false，表示途中存在从源点可达的权为负的回路。

之所以需要第三部分的原因，是因为，如果存在从源点可达的权为负的回路。则 应为无法收敛而导致不能求出最短路径。考虑如下的图：

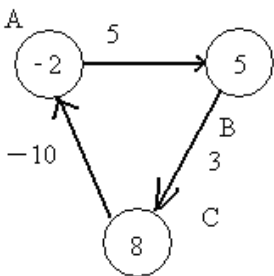


经过第一次遍历后，点B的值变为5，点C的值变为8，这时，注意权重为-10的边，这条边的存在，导致点A的值变为-2。（ $8 + -10 = -2$ ）



第二次遍历后，点B的值变为3，点C变为6，点A变为-4。正是因为有一条负边在回路中，导致每次遍历后，各个点的值不断变小。

在回过来看一下bellman-ford算法的第三部分，遍历所有边，检查是否存在 $d(v) > d(u) + w(u, v)$ 。因为第二部分循环的次数是定长的，所以如果存在无法收敛的情况，则肯定能够在第三部分中检查出来。比如



此时，点A的值为-2，点B的值为5，边AB的权重为5， $5 > -2 + 5$ 。检查出来这条边没有收敛。

所以，Bellman—Ford算法可以解决图中有权为负数的边的单源最短路径问题。

## 4.2代码实现

```
/*
 * About: Bellman-Ford算法
 * Author: Tanky Woo
 * Blog: www.WuTianqi.com
 */

#include <iostream>
using namespace std;
const int maxnum = 100;
const int maxint = 99999;

// 边,
typedef struct Edge{
    int u, v;    // 起点, 重点
    int weight;  // 边的权值
}Edge;

Edge edge[maxnum];    // 保存边的值
int dist[maxnum];     // 结点到源点最小距离

int nodenum, edgenum, source;    // 结点数, 边数, 源点

// 初始化图
void init()
{
    // 输入结点数, 边数, 源点
    cin >> nodenum >> edgenum >> source;
    for(int i=1; i<=nodenum; ++i)
        dist[i] = maxint;
    dist[source] = 0;
    for(int i=1; i<=edgenum; ++i)
    {
        cin >> edge[i].u >> edge[i].v >> edge[i].weight;
        if(edge[i].u == source)    //注意这里设置初始情况
            dist[edge[i].v] = edge[i].weight;
    }
}

// 松弛计算
void relax(int u, int v, int weight)
{
    if(dist[v] > dist[u] + weight)
        dist[v] = dist[u] + weight;
}

bool Bellman_Ford()
{
    for(int i=1; i<=nodenum-1; ++i)
        for(int j=1; j<=edgenum; ++j)
            relax(edge[j].u, edge[j].v, edge[j].weight);
    bool flag = 1;
    // 判断是否有负环路
    for(int i=1; i<=edgenum; ++i)
        if(dist[edge[i].v] > dist[edge[i].u] + edge[i].weight)
```

```

        {
            flag = 0;
            break;
        }
    return flag;
}
int main()
{
    //freopen("input3.txt", "r", stdin);
    init();
    if(Bellman_Ford())
        for(int i = 1 ;i <= nodenum; i++)
            cout << dist[i] << endl;
    return 0;
}

```

补充:

考虑: 为什么要循环V-1次?

答: 因为最短路径肯定是个简单路径, 不可能包含回路的, 如果包含回路, 且回路的权值和为正的, 那么去掉这个回路, 可以得到更短的路径如果回路的权值是负的, 那么肯定没有解了. 图有n个点, 又不能有回路, 所以最短路径最多n-1边, 又因为每次循环, 至少relax一边, 所以最多n-1次就行了

## 5.SPFA算法

### 5.1 RELAX(松弛)简介

在介绍SPFA之前需要先理解算法中的关键步骤, **RELAX(松弛)操作**, 简介如下:

单源最短路径算法中使用了**松弛 (relaxation)** 操作。对于每个顶点 $v \in V$ , 都设置一个属性 $d[v]$ , 用来描述从源点s到v的最短路径上权值的上界, 称为**最短路径估计 (shortest-path estimate)**。 $\pi[v]$ 代表S到v的当前最短路径中v点之前的一个点的编号, 我们用下面的 $\Theta(V)$ 时间的过程来对最短路径估计和前趋进行初始化。

```

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)
1  for each vertex  $v \in V[G]$ 
2      do  $d[v] \leftarrow \infty$ 
3       $\pi[v] \leftarrow \text{NIL}$ 
4   $d[s] \leftarrow 0$ 

```

经过初始化以后, 对所有 $v \in V$ ,  $\pi[v] = \text{NIL}$ , 对 $v \in V - \{s\}$ , 有 $d[s] = 0$ 以及 $d[v] = \infty$ 。

在松弛一条边 $(u, v)$ 的过程中, 要测试是否可以通过u, 对迄今找到的v的最短路径进行改进; 如果可以改进的话, 则更新 $d[v]$ 和 $\pi[v]$ 。一次松弛操作可以减小最短路径估计的值 $d[v]$ , 并更新v的前趋域 $\pi[v]$  (S到v的当前最短路径中v点之前的一个点的编号)。下面的伪代码对边 $(u, v)$ 进行了一步松弛操作。

```

RELAX(u, v, w)
1  if ( $d[v] > d[u] + w(u, v)$ )
2      then  $d[v] \leftarrow d[u] + w(u, v)$ 
3       $\pi[v] \leftarrow u$ 

```

每个单源最短路径算法中都会调用INITIALIZE-SINGLE-SOURCE, 然后重复对边进行松弛的过程。另外, 松弛是改变最短路径和前趋的唯一方式。各个单源最短路径算法间区别在于对每条边进行松弛操作的次数, 以及对边执行松弛操作的次序有所不同。在Dijkstra算法以及关于有向无回路图的最短路径算法中, 对每条边执行一次松弛操作。在Bellman-Ford算法中, 每条边要执行多次松弛操作。

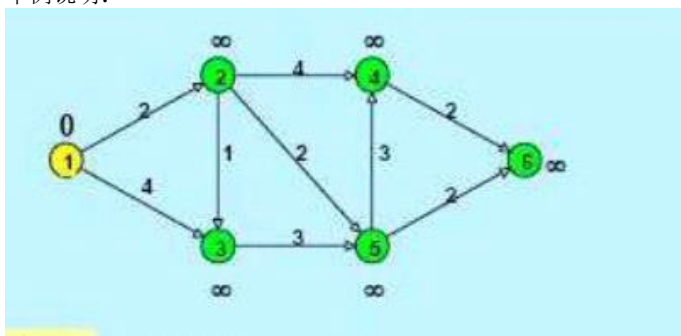
## 5.2 SPFA简介

SPFA(Shortest Path Faster Algorithm)是Bellman-Ford算法的一种队列实现，减少了不必要的冗余计算。

解决存在负环的图的单源最短路径，bellman-ford算法是比较经典的一个，但是大家都知道，这个算法的效率很低，因为它只知道要求单源最短路，至多做 $|v|$ （ $v$ 图的结点数）次松弛操作。

西南交通大学段凡丁1994年发明了算法SPFA，很大程度上优化了bellman-ford算法。SPFA算法的精妙之处在于不是盲目的做松弛操作，而是用一个队列保存当前做了松弛操作的结点。只要队列不空，就可以继续从队列里面取点，做松弛操作。

举例说明：



当前源点1在队列里面，于是我们取了1结点来做对图进行松弛操作，显然这个时候2, 3结点的距离更新了，入了队列，我们假设他们没入队列，即现在队列已经空了，那么就没有必要继续做松弛操作，因为源点1要到其他结点必须经过2或3结点。

### SPFA的基本思想：

算法大致流程是用一个队列来进行维护。 初始时将源加入队列。 每次从队列中取出一个元素，并对所有与他相邻的点进行松弛，若某个相邻的点松弛成功，如果该点没有在队列中，则将其入队。 直到队列为空时算法结束。

判断有无负环：如果某个点进入队列的次数超过 $V$ 次则存在负环（SPFA无法处理带负环的图）。

SPFA算法有两个优化算法 SLF 和 LLL：SLF：Small Label First 策略，设要加入的节点是 $j$ ，队首元素为 $i$ ，若 $\text{dist}(j) < \text{dist}(i)$ ，则将 $j$ 插入队首，否则插入队尾。LLL：Large Label Last 策略，设队首元素为 $i$ ，队列中所有 $\text{dist}$ 值的平均值为 $x$ ，若 $\text{dist}(i) > x$ 则将 $i$ 插入到队尾，查找下一元素，直到找到某一 $i$ 使得 $\text{dist}(i) \leq x$ ，则将 $i$ 出队进行松弛操作。SLF 可使速度提高 15 ~ 20%；SLF + LLL 可提高约 50%。在实际的应用中SPFA的算法时间效率不是很稳定，为了避免最坏情况的出现，通常使用效率更加稳定的Dijkstra算法。个人觉得LLL优化每次要求平均值，不太好，为了简单，我们可以直接用C++ STL里面的优先队列来进行SLF优化。

### 用优先队列来进行SLF优化代码：

```
#include <iostream>
#include <cstring>
#include <queue>
using namespace std;
const int INF = 0x3fffffff;
```

```

const int MAX = 100;
int map[MAX][MAX];
int dis[MAX];
bool vis[MAX];
int num[MAX]; //记录每个结点入队的次数
struct cmp
{
    bool operator()(int x, int y)
    {
        return x > y;
    }
};
bool SPFA(int s0, int n)
{
    priority_queue<int, vector<int>, cmp> q;
    memset(vis, false, sizeof(vis));
    memset(num, 0, sizeof(num));
    for(int i=0; i<n; i++)
        dis[i] = INF;
    dis[s0] = 0;
    q.push(s0);
    vis[s0] = true;
    num[s0]++;
    while(!q.empty())
    {
        int p = q.top();
        q.pop();
        for(int i=0; i<n; i++)
        {
            if(dis[p]+map[p][i]<dis[i])
            {
                dis[i] = dis[p]+map[p][i];
                if(!vis[i])
                {
                    q.push(i);
                    num[i]++;
                    if(num[i]>n) //存在负环
                    {
                        return false;
                    }
                    vis[i]=true;
                }
            }
        }
        vis[p] = false;
    }
    return true;
}

```

