实验八

问题分析

问题与功能描述:

【问题描述】

给定n个城市(从0到n-1),3元组[A, B, C]表示城市A和城市B之间存在道路,且成本为C。计算从0号城市出发,旅行完每个城市一遍,最后回到0号城市的最小成本与路径。如果不存在最优方案,输出-1.

【输入形式】

第一行有两个数n、m表示n个城市, m条边。

接下来的m行均为空格隔开的三个整数ABC,表示城市A和B之间的成本为C

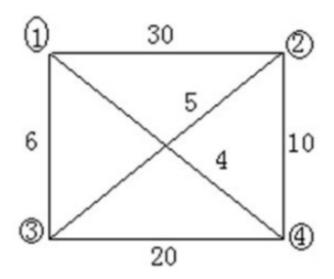
【输出形式】

最小成本

最小成本对应的路径

样例分析1

【样例输入】



46

0 1 30

026

034

125

1310

2320

【样例输出】

25

02130 (由于系统只支持一个答案,虽然03120也可以,但是不是正确输出,正确答案中优先选择序号小的结点,即第2个结点的序号<倒数第2个结点的序号)

样例分析2

【样例输入】

44

012

026

123

234

【样例输出】

-1

【样例说明】

输入的图为无向图,最小成本对应的路径优先选择序号小的结点,即第2个结点的序号<倒数第2个结点 的序号

求解方法

TSP问题,即旅行商问题(Traveling Salesman Problem),是一个经典的组合优化问题。在TSP问题中,假设有一个旅行商需要经过给定的一系列城市,并返回起始城市,要求找到一条最短路径,使得旅行商经过每个城市恰好一次,然后回到起始城市。

TSP问题属于NP-hard问题,没有已知的多项式时间解法,因此常常使用近似算法和启发式算法来求解。

下面是TSP问题的形式化定义:

输入:

- 一组城市,编号从1到n。
- 城市之间的距离或成本矩阵d, 其中 d[i][j] 表示城市i到城市i的距离或成本。

目标: 找到一条路径,使得旅行商从起始城市出发,经过每个城市恰好一次,最后回到起始城市,并使得路径的总成本最小。

TSP问题的解决方案通常有两种表示方式:

- 1. 路径表示: 用一个序列表示旅行商经过的城市顺序,例如[1, 3, 2, 4, 1]表示旅行商从城市1出发,依次经过城市3、2、4,最后回到城市1。
- 2. 邻接矩阵表示: 使用一个二维矩阵表示城市之间的距离或成本, 其中矩阵元素 d[i][j]表示城市i 到城市i的距离或成本。

TSP问题的求解方法包括:

1. 穷举法:尝试所有可能的路径,并计算每条路径的总成本,选择最小成本的路径作为最优解。但随着城市数量的增加,穷举法的时间复杂度会呈指数增长,不适用于大规模问题。

- 2. 动态规划法:使用动态规划思想,通过填表的方式逐步计算出各个子问题的最优解,并最终得到全局最优解。但该方法的时间复杂度为O(n^2 * 2^n),在实践中对于较大规模的问题仍然不够高效。
- 3. 近似算法:通过一些启发式规则或近似算法,找到一个接近最优解的路径。常用的近似算法包括最小生成树算法(如Prim算法和Kruskal算法)、贪心算法(如Nearest Neighbor算法)和局部搜索算法(如2-opt算法和3-opt算法)等。
- 4. 遗传算法:借鉴生物进化的思想,使用遗传算子(选择、交叉和变异)对路径进行优化,通过多次 迭代逐步改进解的质量。
- 5. 支持向量机算法:将TSP问题转化为支持向量机的形式,通过支持向量机的求解方法来解决TSP问题。

需要注意的是,TSP问题是一个组合优化问题,求解的时间复杂度通常很高。对于较大规模的问题,往往需要借助高性能计算、并行计算或其他优化技术来提高求解效率。

在这里我们使用回溯法来解决旅行商问题(Traveling Salesman Problem, TSP)。

首先,输入城市的数量和道路的数量。然后根据输入的道路信息,构建了一个邻接矩阵表示城市之间的连接和成本关系。初始时,将最优解bestx和当前解x都设置为城市的顺序编号(从1到n),最优值bestc设置为特定的标记NoEdge,cc设置为0。

接下来,程序调用getmincost函数,传入参数2,表示从城市2开始寻找路径。在getmincost函数中,通过递归回溯的方式搜索所有可能的路径,并更新最优值和最优解。

在getmincost函数中,首先判断是否访问到了最后一个城市(i == n),如果是,则判断是否形成了回路。如果形成了回路,即城市x[n-1]与x[n]连通,以及城市x[n]与x[1]连通,就需要更新最优值和最优解。如果当前值优于最优值,或者bestc还未被初始化(等于NoEdge),则更新bestc为当前值,同时将当前解x复制到最优解bestx中。

如果当前未访问到最后一个城市,就继续搜索下一个城市。对于每个可能的下一个城市(从i到n),检查是否可以进入该城市子树。条件是城市x[i-1]与x[j]连通,并且当前路径长度cc加上城市x[i-1]与x[j]的成本小于最优值bestc,或者bestc还未被初始化。如果满足条件,就交换x[i]和x[j]的值,表示进入下一层搜索,同时更新路径长度cc。

递归调用getmincost函数,进入下一层搜索。完成一次递归后,需要还原路径长度cc和解x的值,以进行下一个可能的城市的搜索。

最终,getmincost函数的执行完成后,得到了最小成本bestc和最优解bestx。

在主函数中,首先检查最优解bestx中的路径是否都存在边,如果有不存在的边,则输出-1,表示不存在最优方案。否则,输出最小成本bestc,并依次输出最优解bestx中的城市顺序(减去1,因为题目要求城市从0开始编号),最后输出0表示回到城市0。

数据结构分析

【抽象数据类型设计】

该程序的抽象数据类型包括:

- 1. 整型变量: n, 表示图的顶点个数。
- 2. 二维整型数组: a[101][101],表示图的邻接矩阵,存储城市之间的距离或成本。
- 3. 一维整型数组: x[101], 表示当前解, 存储当前正在搜索的路径顺序。
- 4. 一维整型数组: bestx[101], 表示当前最优解, 存储找到的最短路径的顺序。
- 5. 整型变量: bestc, 表示当前最优解的路径长度。
- 6. 整型变量: cc, 表示当前路径长度, 用于判断是否更新最优解。
- 7. 整型变量: k, 表示边的个数。
- 8. 整型变量: p, q, len, 用于读取边的起始城市、目标城市和距离或成本。

抽象数据类型描述了程序中使用的各种数据结构和变量,它们在程序执行过程中存储和操作数据的方式。在这个程序中,使用了整型数组和变量来表示城市、距离和路径等信息,通过对数据的操作和更新,最终求解出最优的旅行商路径。

【物理数据对象设计】

1. 变量:

- o n:表示图的顶点个数。
- · a: 二维数组,表示图的邻接矩阵,存储了各个顶点之间的距离或成本。
- o x:一维数组,表示当前解,存储了当前正在访问的路径。
- o bestx:一维数组,表示当前最优解,存储了找到的最优路径。
- o bestc:整数,表示当前最优值,存储了找到的最优路径的总成本。
- 。 cc: 整数,表示当前路径长度,用于计算路径的成本。

2. 输入:

- 。 从标准输入读取的数据,包括:
 - n: 图的顶点个数。
 - k: 边的个数。
 - p、q、len:每条边的起点、终点和长度。

3. 输出:

- 。 根据程序的逻辑,输出可能有以下几种情况:
 - 如果存在无效的边,输出 -1。
 - 如果存在有效路径,输出最优路径的总成本 bestc。
 - 输出最优路径的顶点顺序,以及最后的终点 0。

【算法思想的设计】

可以采用回溯法(也可以看作是深度优先搜索)的思想。下面是算法思想的设计:

- 1.程序开始时,先读取输入数据,包括顶点个数n、边的个数k以及每条边的起点、终点和长度。
- 2. 初始化邻接矩阵a为NoEdge (-1) ,表示任意两个顶点之间没有边。
- 3. 初始化最优解bestx为顶点编号的顺序,即初始路径为1-2-3-...-n-1。
- 4. 初始化最优值bestc为NoEdge (-1) ,表示还没有找到可行解。
- 5. 初始化当前路径长度cc为0。
- 6. 调用递归函数getmincost(2)开始求解,起始点已知为1。
- 7. 在getmincost函数中:
 - 。 如果访问到第n个节点, 即形成了一条路径, 需要判断是否形成回路。
 - 如果当前路径能够与起点1连通,即形成回路,判断是否优于最优值bestc,如果是则更新最优解bestx和最优值bestc。
 - 。 如果没有访问到第n个节点, 继续递归调用:
 - 遍历可交换的下一个节点i(从i到n):
 - 判断是否可以进入x[j]子树,即是否能够与前一个节点x[i-1]连通,并且累计路径长度cc加上当前边的长度小于最优值bestc(或者bestc为NoEdge)。
 - 如果满足条件,交换×[i]和×[j],更新路径长度cc,进入下一层递归 getmincost(i+1)。
 - 在递归调用后,还原路径长度cc和解x[i]和x[i]的交换,以便进行下一次迭代。
- 8. getmincost函数返回到主函数。

- 9. 检查是否存在不连通的边,如果存在则输出-1,表示无解。
- 10. 如果不存在不连通的边,则输出最优值bestc和最优解bestx。

总体来说,该程序使用回溯法对TSP问题进行求解。通过深度优先搜索遍历所有可能的路径,并通过剪枝条件减少搜索空间,最终找到最优解。程序通过邻接矩阵表示图的连接关系,并利用递归实现路径的生成和回溯。

【物理实现】

```
#include <iostream>
using namespace std;
#include <cstring>
#include <math.h>
#define NoEdge -1
int n;//定义图的顶点个数
int a[101][101];//定义图的邻接矩阵
int x[101];//定义当前解
int bestx[101];//定义当前最优解
int bestc;//定义当前当前值
int cc;//定义当前路径长度,形成环的时候与bestc比较看能不能更新bestc
void getmincost(int i) {
   //如果访问到n个节点,要判断是否形成回路
   //如果当前值优于最优值,更新最优值和最优解
   if (i == n) {
      //形成回路的条件就是x[n-1]与x[n]连通,x[n]与x[1]连通
      if (a[x[n - 1]][x[n]] != NoEdge && a[x[n]][1] != NoEdge) { //说明形成了回路
          //如果当前值优于最优值,更新最优值和最优解
          //bestc=NoEdge说明还没有广搜到一条回路,那就先试着求出一个可行解
          if (cc + a[x[n - 1]][x[n]] + a[x[n]][1] < bestc || bestc == NoEdge)
{
             for (int k = 2; k <= n; k++)
                 bestx[k] = x[k];
             bestc = cc + a[x[n - 1]][x[n]] + a[x[n]][1]; //更新最优值
          }
      }
      return ;
   //当前在第i层,还得继续寻找
   else {
       for (int j = i; j <= n; j++) {
          //判断是否可以进入x[i]子树
          //x[i-1]与x[j]连通使得1-i层连成一条路径且累计花费优于目前最优值
          //可以进入x[j]子树
          //这里要做的就是交换x[i]与x[i],进入i+1层
          //思想类似于n的全排列问题, 递归求解
          //bestc=NoEdge说明还没有广搜到一条回路,那就先试着求出一个可行解
          //现在的解是x[1],x[2]...x[i]...x[j]...x[n]
          if ((a[x[i-1]][x[j]] != NoEdge && cc + a[x[i-1]][x[j]] < bestc)
|| bestc == NoEdge) {
             //满足条件,可以交换
             //交换之后,现在的解是x[1],x[2]...x[j]...x[i]...x[n]
             swap(x[i], x[j]);
             //现在的解是x[1],x[2]...x[j]...x[i]...x[n]
             //此时第i个元素是==x[i]
```

```
//第j个元素是==x[i]
               cc = cc + a[x[i - 1]][x[i]]; //更新路径的长度, 进入<math>i+1层
               getmincost(i + 1);
               cc = cc - a[x[i - 1]][x[i]]; //还原路径的长度, 比较x[j+1]子树
               swap(x[i], x[j]); //还原之前的解
               //现在的解是x[1],x[2]...x[i]...x[j]...x[n]
           }
       }
    }
   return ;
}
int main() {
    for (int i = 0; i < 101; i++) {
        for (int j = 0; j < 101; j++)
           a[i][j] = 0;
    }
    cin >> n; //输入顶点个数
   int k;
    memset(a, NoEdge, sizeof(a));
    cin >> k; //输入边的个数;
   int p, q, len;
    //初始化邻接矩阵
    for (int i = 1; i \le k; i++) {
        cin >> p >> q >> len;
        p++;
        q++;
        a[p][q] = a[q][p] = len;
    }
    //初始化最优解
    for (int i = 1; i \le n; i++)
        bestx[i] = x[i] = i;
    //初始化最优值
    bestc = NoEdge;
    cc = 0; //初始化当前值为0
    getmincost(2);//出发点已知
    bool flat = true;
    for (int i = 1; i < n; i++) {
        if (a[bestx[i]][bestx[i + 1]] == 0) {
            cout << -1 << end1;
           flat = false;
           break;
       }
    }
    if (flat) {
        cout << bestc << endl;</pre>
        for (int i = 1; i <= n; i++)
           cout << bestx[i] - 1 << " ";</pre>
        cout << 0;
    }
    return 0;
}
```

【代码分析】

- 1. 首先,程序定义了一些全局变量和常量,包括城市数量n,邻接矩阵a,当前解x,最优解bestx,当前路径长度cc,当前最优值bestc等。
- 2. 程序通过输入读取城市数量n和边的数量k。
- 3. 接下来,程序初始化邻接矩阵a为NoEdge,表示城市之间没有直接的连接。然后根据输入的边信息,更新邻接矩阵a,将连接的城市之间的成本存储在矩阵中。
- 4. 程序初始化最优解bestx和当前解x为顺序编号的城市顺序(从1到n),将最优值bestc设置为特定的标记NoEdge,将当前路径长度cc设置为0。
- 5. 程序调用getmincost函数,传入参数2,表示从城市2开始寻找路径。
- 6. getmincost函数是核心的回溯函数,它通过递归的方式搜索所有可能的路径,并更新最优值和最优解。
- 7. 在getmincost函数中,首先判断是否访问到了最后一个城市(i == n),如果是,则判断是否形成了回路。如果形成了回路,即城市x[n-1]与x[n]连通,以及城市x[n]与x[1]连通,就需要更新最优值和最优解。如果当前值优于最优值,或者bestc还未被初始化(等于NoEdge),则更新bestc为当前值,同时将当前解x复制到最优解bestx中。
- 8. 如果当前未访问到最后一个城市,就继续搜索下一个城市。对于每个可能的下一个城市(从i到n),检查是否可以进入该城市子树。条件是城市x[i-1]与x[j]连通,并且当前路径长度cc加上城市x[i-1]与x[j]的成本小于最优值bestc,或者bestc还未被初始化。如果满足条件,就交换x[i]和x[j]的值,表示进入下一层搜索,同时更新路径长度cc。
- 9. 递归调用getmincost函数,进入下一层搜索。完成一次递归后,需要还原路径长度cc和解x的值,以进行下一个可能的城市的搜索。
- 10. 最终,getmincost函数的执行完成后,得到了最小成本bestc和最优解bestx。
- 11. 在主函数中,首先检查最优解bestx中的路径是否都存在边,如果有不存在的边,则输出-1,表示不存在最优方案。否则,输出最小成本bestc,并依次输出最优解bestx中的城市顺序(减去1,因为题目要求城市从0开始编号),最后输出0表示回到城市0。

这样,程序通过回溯法搜索所有可能的路径,并找到最优解。它遵循深度优先搜索的策略,在搜索过程中剪枝,以减少不必要的搜索。最终得到了最小成本和最优路径的解决方案。

算法分析

算法性能分析

空间复杂度分析:

- 邻接矩阵 a 的空间复杂度为 O(n^2), 其中 n 是图的顶点个数。
- 数组 x 和 bestx 的空间复杂度都是 O(n)。
- 其他变量的空间复杂度是常数级别。

因此, 总的空间复杂度为 O(n^2)。

时间复杂度分析:

- 初始化邻接矩阵 a 的时间复杂度为 O(n^2)。
- 初始化数组 x 和 bestx 的时间复杂度为 O(n)。
- getmincost 函数的时间复杂度是 O(n!), 其中 n 是图的顶点个数。这是因为 getmincost 函数使用了回溯法来求解旅行商问题的最优解,需要遍历所有可能的路径组合。
- 检查路径是否为有效路径的时间复杂度为 O(n)。
- 输出最优解的时间复杂度为 O(n)。

综上所述,总的时间复杂度是 O(n!),其中 n 是图的顶点个数。由于旅行商问题是一个 NP-完全问题,暴力解法的时间复杂度是指数级别的,因此在实际应用中,对于大规模问题,需要使用更高效的算法来解决。