中山大学数据科学与计算机学院 程序设计与数据结构综合实践 II TSP 问题实验报告

(2018-2019 学年秋季学期)

学 号: ____16337113____

姓 名: 劳马东

专 业: ______超算_____

一、实验题目

完成下列三项任务:

- 实现一个高效的无向简单图的 TSP 算法,在小规模内有精确最优解,对较大的规模能有近似解;
- 生成求解输入,不仅可以用于测试自己的程序,也能给其他组的同学出题,比较求解速度和结果精确度;
- 检验输出是否合法,是否能在图中完成 TSP 任务,并且路程计算无误。

输入: 第一行为 n, 接下来是 n 乘 n 的矩阵, 表示两点之间的距离, 示例如下:

输出: 第一行为解的总路程, 第二行为路径过程。如上图可给出的解为:

表示总路程为 14(1+4+6+3), 路径为 0->1->2->3->0。

二、实验内容

(一) 分支定界算法求解 TSP 精确解

分支定界算法(branch and bound)是一种有信息搜索算法。每个节点的估计值由两部分组成:节点的实际代价和启发值,即:

$$f(x) = g(x) + h(x) \tag{1}$$

其中 g(x) 是节点的当前实际路径消耗,h(x) 是节点 x 到终点的启发值。 假设邻接矩阵的权值如下:

$$C(i,j) = \begin{cases} W(i,j) & \text{i != j} \\ INFINITY & \text{i == j} \end{cases}$$
 (2)

例如图1的邻接矩阵 M。

图 1. CSP 完全图示例

有信息搜索算法(如 A*和 IDA*)的细节不再细写,在《人工智能》课程上已经有了很好的理解。下面主要讲算法的启发函数,如何计算一个节点的估计代价呢?使用下面的方法:对于邻接矩阵的每一行、每一列,找到对应行、列的最小值,节点的启发函数值就是这些最小值的和,即:

$$g(x) = \sum_{i=1}^{N} (min(row_i) + min(column_i))$$
(3)

从父节点到子节点的行动如何表示呢?例如,要从城市 i 移动到城市 j,邻接矩阵如何改变?首先,我们把城市 i 的所有出边置为 INFINITY,把城市 j 的所有入边置为 INFINITY,把城市 j 到城市 0 的边置为 INFINITY。然后,对矩阵的每一行、每一列,执行一个松弛操作:减去对应的最小值,最终使每一行、每一列有至少一个值为 0。例如,从城市 0 移动到城市 1,图2(b)中红色标注的元素被置为 INFINITY,变成图2(b)。除此之外,行动会导致邻接矩阵被松弛:每一行、每一列减去对应的最小值,最终导致每一行、列至少有一个权值为 0。

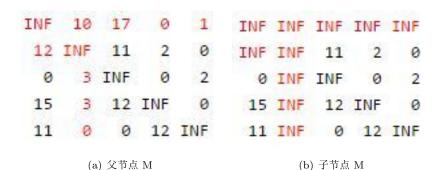


图 2. 置 INFINITY 示例

算法 1 节点间的行动

输入: from, to: 城市编号, M: 城市 from 的 $n \times n$ 邻接矩阵

- 1: **function** MOVE(from, to, M)
- 2: $n \leftarrow \text{M.size}()$
- 3: **for** $i \in [0, n)$ **do**
- 4: $M[from][i] \leftarrow M[i][to] \leftarrow INFINITY$
- 5: end for
- 6: $M[to][0] \leftarrow INFINITY$
- 7: reduceRow(M, n)
- 8: reduceCol(M, n)
- 9: end function

(二) 生成输入

城市与城市之间的权值随机确定,由于城市到自己没有路径,而且问题是针对无向图的,因此需要使用一个二维矩阵来存储随机结果,以保证 M[i][j] == M[j][i]。

算法 2 A* 算法

```
1: function MOVE(M)
       heap: 以节点估计值存储的最小堆
 2:
       root \leftarrow Node(0)
 3:
       root.cost \leftarrow heuristic(M)
 4:
       move(-1,0,M)
 5:
       root.matrix \leftarrow M
 6:
       heap.push(root)
 7:
       while heap is not empty do
 8:
           best \leftarrow heap.pop()
 9:
           for each neighbor v of best do
10:
              new\_node \leftarrow Node(v)
11:
              M\_tmp \leftarrow \text{copy}(best.matrix)
12:
              new\_node.cost \leftarrow best.cost + M\_tmp[best.num][v] + heuristic(M\_tmp)
13:
              move(best.num, v, M tmp)
14:
              new\_node.matrix \leftarrow M\_tmp
15:
              heap.push(new\_node)
16:
           end for
17:
       end while
18:
19: end function
```

(三)输出检验

检验包括四个方面:输出结果是否涵盖所有城市?是不是每个城市只经过 1 次?顺着输出结果能不能走到起点?路径代价的精确度如何?

对于第一个问题,使用一个全集,每经过一个城市就从集合中删除一个城市,最终集合为空时假设成立。

对于第二个问题,使用一个统计数组,如果发现某个元素不等于1,假设不成立。

对于第三个问题,顺着输出结果在图上走,如果发现边不合法,输出错误;结果的最后一个值必须与第一个值 相同。

上一步可以统计路径的权值,将其和暴力搜索的结果相比,判断是否相等(需要精确解时)或计算精度(需要近似解时)。

三、关键代码

1、 分支定界算法 A* 部分

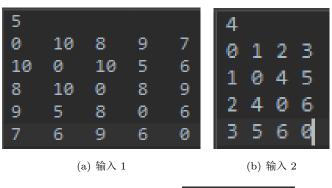
```
pair < int , vector < int >> solve(vector < vector < int >> & cost matrix) {
   Node *root = new Node(cost_matrix, path, 0, -1, 0);
   pq.push(root);
                   // pq是以节点的lower_bound值排序的最小堆
   while (!pq.empty()) {
       Node *best = pq.top(); // 取当前f(x)最小的一个
       pq.pop();
       if (best->level == n - 1) // 找到解
       else {
           for (int j = 0; j < n; ++j) {
               int w = best->reduced_matrix[best->vertex][j];
               if (w != INF) {
                  // 扩展节点,由于做了松弛,总的估计值还需加上父节点启发值
                  Node *child = new Node(best->reduced_matrix, best->path,
                          best->vertex, j, best->lower_bound + w);
                  pq.push(child);
               }
           }
       }
   }
}
```

代码清单 1. A*

2、 分支定界算法计算启发值与松弛

代码清单 2. 创建节点

四、实验结果





n 时间/s
5 0
10 0.013
15 0.736
20 21.836
表 1. 运行时间