

二维费用旅行商问题的A*算法

A-star algorithm

软件学院 软件13班 吴业成

题目：DM2022 2-1 快递业务

题目大意：给定一张有向完全图，每条边有长度和费用两种代价，求图中的一条Hamilton路径，满足花费不超过阈值L且长度最短。

数据范围及时限： $3 \leq n \leq 18$ ，2s.

简单分析：求长度最短的Hamilton路径，就是常见的一种旅行商问题，最直接的做法就是用DFS枚举节点的排列，加上简单的最优性剪枝，以及本题对费用的可行性剪枝，然后不断更新答案即可。这是最直观的做法，也就是常见的暴力搜索算法。

可是，这样就能A掉此题吗？

DM2022 2-1 快递业务

Case No.	Result	Time(ms)	Memory(KB)
1	Accepted	0	596
2	Accepted	0	624
3	Accepted	89	624
4	Time Limit Exceeded	≥2000	548
5	Time Limit Exceeded	≥2000	552
6	Time Limit Exceeded	≥2000	548
7	Time Limit Exceeded	≥2000	548
8	Time Limit Exceeded	≥2000	552
9	Time Limit Exceeded	≥2000	552
10	Time Limit Exceeded	≥2000	552

即使加上剪枝，暴搜也实在是太慢了！

思考：有什么改进算法？

- 分支限界法
- 还有其他更加高效且普适的算法吗？
- A*算法

简介

A*搜索算法（英文：A*search algorithm，A*读作 A-star），简称 A*算法，是一种在图形平面上，对于有多个节点的路径求出最低通过成本的算法。它属于图遍历（英文：Graph traversal）和最佳优先搜索算法（英文：Best-first search），亦是 BFS 的改进。

定义起点 s ，终点 t ，从起点（初始状态）开始的距离函数 $g(x)$ ，到终点（最终状态）的距离函数 $h(x)$ ， $h^*(x)$ ¹，以及每个点的估价函数 $f(x) = g(x) + h(x)$ 。

A*算法每次从优先队列中取出一个 f 最小的元素，然后更新相邻的状态。

如果 $h \leq h^*$ ，则 A*算法能找到最优解。

上述条件下，如果 h 满足三角形不等式，则 A*算法不会将重复结点加入队列。

当 $h = 0$ 时，A*算法变为 Dijkstra；当 $h = 0$ 并且边权为 1 时变为 BFS。

A*算法 (<https://oi-wiki.org/search/astar>)

前置知识1：堆优化的Dijkstra算法

课本介绍的Dijkstra算法是最常用的单源最短路算法，其时间复杂度为 $O(n^2)$ ，对于稀疏图来说效率较低，通过二叉堆优化每一步找距离最小的节点的过程，可将时间复杂度优化至 $O(m \log n)$ ，基本是复杂度最优秀的最短路径算法。

不细讲二叉堆，只提一下怎么用：

STL库有优先队列(priority queue)，已经为我们提供了二叉堆的实现

```
1  #include <queue> //优先队列在queue头文件中
2  using namespace std;
3  priority_queue<int> q1; //声明一个大根堆
4  priority_queue<int, vector<int>, greater<int> >q2; //声明一个小根堆
5  q1.push(x); //将x插入q1
6  int y=q1.top(); //y为q1堆顶(q1中最大元素)
7  q1.pop(); //弹出堆顶
8  int sz=q1.size(); //堆的大小
9  for(int i=1; i<=5; i++){
10     q1.push(i);
11     q2.push(i);
12 }
13 while(q1.size())printf("%d ",q1.top()), q1.pop(); //输出:5,4,3,2,1
14 while(q2.size())printf("%d ",q2.top()), q2.pop(); //输出:1,2,3,4,5
```

二叉堆：一种数据结构，支持 $O(\log n)$ 插入， $O(\log n)$ 删除， $O(1)$ 查询最值。是维护最值问题中常用的一种数据结构。

Dijkstra 算法描述如下:

a. 置 $\bar{S} = \{2, 3, \dots, n\}$, $\pi(1) = 0, \pi(i) = \begin{cases} w_{1i} & i \in \Gamma_1^+ \\ \infty & \text{其他} \end{cases}$

b. 在 \bar{S} 中, 令

$$\pi(j) = \min_{i \in \bar{S}} \pi(i),$$

置 $\bar{S} \leftarrow \bar{S} - \{j\}$,

若 $\bar{S} = \emptyset$, 结束。否则转 c。

c. 对全部 $i \in \bar{S} \cap \Gamma_j^+$, 置

$$\pi(i) \leftarrow \min(\pi(i), \pi(j) + w_{ji}),$$

转 b。

这一步是一个寻找全局路径距离最小的过程, 如果直接扫描则复杂度为 $O(n)$, 但查询最值如果用堆来做则可优化为 $O(1)$ 。

利用二叉堆优化Dijkstra算法，就是在原算法过程中找出全局 $dist$ 值最小节点这一步改用取出小根堆堆顶即可，不难给出以下代码：

```
1 void dijkstra(int n, int s){
2     memset(vis, 0, sizeof(vis));
3     memset(dist, 0x3f, sizeof(dist));
4     priority_queue<pair<int, int> >q;           //声明大根堆，元素为节点距离与节点构成二元组
5     dist[s]=0;
6     q.push(make_pair(-dist[s], s));           //源点入堆，一个trick:值取负即可将大根堆当作小根堆
7     while(q.size()){
8         int x=q.front().second; q.pop();       //找全局dist值最小节点
9         if(vis[x])continue;                   //保证每个点只执行一次松弛操作
10        vis[x]=true;
11        for(int i=head[x]; i; i=Next[i]){      //松弛边
12            int y=ver[i], z=len[i];
13            if(dist[y]>dist[x]+z){
14                dist[y]=dist[x]+z;
15                q.push(make_pair(-dist[y], y)); //新点入堆
16            }
17        }
18    }
19 }
```

C++实现堆优化Dijkstra算法

前置知识2：二进制状态压缩

在Hamilton路径问题中，每个状态需要维护所有节点的遍历状态，可以对每个节点开一个长为 n 的bool数组来实现。但这种做法空间复杂度过高且效率较低。

注意到，可以按节点顺序将bool数组写成一个01字符串 $\{0,1\}^n$ ，如010111表示节点0,2未访问，而节点1,3,4,5已访问过。

再进一步，由于每个二进制01串可以看作一个整数的二进制表示，所以可以直接利用一个整数 $state$ 来表示整个bool数组，如010111可写作 $2^1 + 2^3 + 2^4 + 2^5 = 58$ 。在C++中，一个int型变量最多可维护31个节点组成的状态。

二进制状态压缩，就是将长为 m 的bool数组用一个 m 位二进制整数维护的方法。

同时，借助C++的位运算操作，可以实现对原bool数组中对应下标元素(从0开始)的存取

$(n \gg k) \& 1$ 取出整数 n 在二进制下的第 k 位

$n \wedge (1 \ll k)$ 将整数 n 在二进制下的第 k 位取反

$n | (1 \ll k)$ 将整数 n 在二进制下的第 k 位赋值1

状态压缩表示简便，且可以提升程序的时间效率和空间效率

应用举例：枚举集合 $\{0, 1, 2, \dots, n-1\}$ 的所有子集

```
1  for(int i = 0; i < 1 << n; i++){
2      for(int j = 0; j < n; j++)
3          if((i >> j) & 1) printf("%d ", j);
4      printf("\n");
5  }
```

Note: 借助状态压缩，可以利用动态规划的算法在 $O(n^2 * 2^n)$ 的复杂度内解决一般的旅行商问题，感兴趣的同学可以参阅相关资料

A*算法

图论中的路径查找问题的三种算法：

BFS(普通队列)：从起点开始**盲目**地四处扩张，直到到达目标节点.

Dijkstra(优先队列)：每次选取**当前代价**最小的节点进行扩展，以便快速地接近目标节点.

A*(优先队列+启发式估价函数)：每次选取**当前代价+预估代价**最小的节点进行拓展，充分利用节点信息来评估节点的优先级，更快地接近目标节点.

举个例子，B同学想从D地走到C地，路上每一个地方P的当前代价即为B已经走过的距离，预估代价则是B对到C地还要走的距离的一个估计（如地图上P和C地的直线距离）.

形式上讲，A*算法会给每个节点一个优先级 $f(node)$ ：

$$f(node) = g(node) + h(node)$$

$g(node)$ 是节点node距离起点的距离(如本题中已经选择边的长度和)

$h(node)$ 是节点node距离终点的估计代价(如本题中由当前状态扩展为完整的Hamilton路径还需选择边的长度估计)，也就是A*算法的启发式估价函数.

$f(node)$ 是每个节点在优先队列中的优先级，A*算法的搜索过程每一步都会选择 f 值最小的节点来扩展

启发式估价函数

启发式估价函数会影响A*算法的正确性和效率.

设 $d(node)$ 为node到达目标节点的最短距离,当 $h(node) > d(node)$ 时, A*算法所得到的结果不一定正确, 但可以证明, 当对任意节点node, $h(node) \leq d(node)$, A*算法一定能给出最优解. 于是, 在求精确解时A*算法要求 h 是乐观的, 即 $h(node) \leq d(node)$ 恒成立.

$h(node)$ 越接近 $d(node)$, A*算法的效率越高.

特别地, 当 $h(node) \equiv 0$ 时, A*算法退化为Dijkstra算法.

因此启发式估价函数的设计是A*算法的重点.

主要的设计思路与剪枝的设计思路相同, 考虑距离下界.

几个例子:

在迷宫问题中, 估价函数可以设计为当前点到终点的曼哈顿距离(两点的横坐标之差+纵坐标之差).

在地图上, 估价函数可以设计为当前点到终点的欧式距离.

在八数码问题中, 估价函数可以设计为当前状态与目标状态之间9个方格中的不同数字个数.

A*算法的实现与Dijkstra算法非常相似，只多了启发式估价函数的定义以及堆节点优先级的区别

现在我们可以给出A*算法的伪代码:

```
1  搜索节点：  
2      成员：状态、实际代价、实际代价与预估代价之和  
3      定义乐观估价函数 $h(\text{状态})$   
4      定义小于运算符(以实际代价与预估代价之和为键值)  
5  
6  A*()算法：  
7      声明搜索队列（优先队列） $q$   
8      初始节点 $s$ 入队  
9      while(队 $q$ 非空):  
10         取出队头节点 $u$   
11         判断 $u$ 是否是目标节点，若是则更新答案，结束  
12         if( $u$ 状态已经访问过)continue  
13         标记 $u$ 状态  
14         从 $u$ 扩展到其他状态 $v$   
15              $v$ 入队  
16  结束
```

虽然讲的比较多，但A*算法核心代码写起来还是比较短的。

回到本题，每个搜索队列的节点node应包含一个状态整数state(状态压缩方法)，目前所在点，长度和费用代价以及长度和费用的优先级估价(f 函数).

本题的估价函数 $h(node)$ 可以设计为:

$$h(node) = \sum_{v \notin state} \min \{d(u, v), v \neq u\}$$

即与每个还未遍历节点相连的最短的边的长度之和.

然后拓展时，只让费用优先级不超过L的节点入队，每次取出长度优先级最大(值最小)的节点拓展即可

有了节点和乐观估价函数的定义，不难写出本题的A*算法代码.

结果如何？

DM2022 2-1 快递业务

Case No.	Result	Time(ms)	Memory(KB)
1	Accepted	0	604
2	Accepted	0	636
3	Accepted	0	692
4	Accepted	0	740
5	Accepted	0	944
6	Accepted	13	7312
7	Accepted	4	3000
8	Accepted	34	17052
9	Accepted	39	19040
10	Accepted	30	15692

可以看出，A*算法的效率还是比较高的

Q&A Time

分享到此结束，谢谢各位！
也欢迎大家和我交流！