运筹学实验报告-2

姓名:李奕萱学号: PB22000161 2024 年 12 月 3 日

1 问题背景

在图论中,最短路径问题是最基本也是最重要的问题之一,广泛应用于通信网络、交通调度、地图导航等领域。对于给定的加权图,最短路径问题旨在寻找从源点到目标点的路径,使得路径上的总权重最小。为了求解最短路径问题,许多算法被提出,其中最常用的算法包括 Dijkstra 算法和线性规划(LP)方法。Dijkstra 算法能够在加权图中高效地求解单源最短路径问题,但在某些情况下,尤其是在图的规模较大时,运行时间可能变得较长。与此相对,LP 方法通过建立优化模型来求解最短路径问题,尽管它的计算时间在大规模问题中可能会较长,但可以处理更复杂的约束条件。

本实验通过对比 Dijkstra 算法与 LP 方法在求解最短路径问题中的表现,探索不同规模图的求解效率,并通过实验结果分析它们的优缺点。

2 算法介绍

2.1 随机产生图

本实验中,使用 networkx package 生成 ER(n,p) 图,图中共 n 个点,每条边以概率 p 连接。

- 若 $p < \frac{(1-\epsilon)\ln n}{n}$,则图中几乎必有一个孤立点。此时会自动删除孤立点,n 减少。
- 若 $p > \frac{(1+\epsilon) \ln n}{n}$,则图几乎必然连通。

为了确保图的连通性,本实验中选择 p=0.8,并为每条生成的边随机赋予一个距离,取值范围为 1-10 的整数。

2.2 dijksta 算法实现

```
def dijksta(graph,start):
   queue=[]
   heapq.heappush(queue,(0,start)) #distance node
   distances = {node:math.inf for node in graph}
   distances[start] = 0
   while queue:
        current_distance,current_node=heapq.heappop(queue)
        #if current distance>known distance skip
        if current_distance>distances[current_node]:
            continue
        #print(current_node,graph[current_node])
        for neighbor,value in graph[current_node].items():
            weight=value['weight']
            #print(graph[current_node].items())
            distance=current_distance+weight
            if distance<distances[neighbor]:</pre>
                distances[neighbor]=distance
                heapq.heappush(queue,(distance,neighbor))
    return distances
```

Dijkstra 算法是一种贪心算法,用于解决单源最短路径问题。我们使用'heapq'库实现 Dijkstra 算法,其步骤如下:

- 1. 初始化每个点到 start 的最短距离为 inf, 其中 start 设置为 0
- 2. 将 start 加入队列
- 3. 进入循环: 1. 将 current_node 设置为队列中最小点并踢出, 2. 遍历 current_node 邻边并将相邻点加入队列,同时进行松弛操作。

DIJKSTRA(G, w, s)

1 INITIALIZE-SINGLE-SOURCE
$$(G, s)$$

2 $S = \emptyset$
3 $Q = G.V$
4 while $Q \neq \emptyset$
5 $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$
6 $S = S \cup \{u\}$
7 for each vertex $v \in G.Adj[u]$
8 RELAX (u, v, w)

2.3 LP 算法实现

LP 算法通过将最短路径问题建模为线性规划问题来求解。使用 'copt'或 'gurobi'库来实现 LP 求解。具体约束可以如下表示:

Minimize
$$\sum_{i,j} c_{ij} x_{ij}$$

subject to

$$\sum_{j} x_{ij} = 1, \quad \sum_{i} x_{ij} = 1, \quad x_{ij} \in \{0, 1\}$$

其中 x_{ij} 表示是否通过边 (i,j), c_{ij} 为该边的权重。

$$\begin{aligned} & \min & & \sum_{(i,j) \in E} c_{ij} x_{ij} \\ & \text{s.t.} & & \sum_{(s,j) \in E} x_{sj} - \sum_{(j,s) \in E} x_{js} = 1 \\ & & \sum_{(k,j) \in E} x_{kj} - \sum_{(i,k) \in E} x_{ik} = 0, \quad \forall k \in V - \{s,t\} \\ & & \sum_{(t,i) \in E} x_{ti} - \sum_{(i,t) \in E} x_{it} = -1 \\ & & x_{ij} \ge 0, \forall (i,j) \in E \end{aligned}$$

2.4 连通性

LP 算法中通过输出 not found 报告该点与源点不连通。 dijksta 算法通过比较最短路径的长度判断是否连通,若有边为正无穷则不连通。

2.5 main 函数

```
if <u>    name    =="    main__</u>":
   nodenum=10
   p=0.8
   G=generate_G(nodenum,p)
   start=list(G.nodes)[0]
   if is_welldefine.is_positive(G):
       starttime=time.time()
       distance={}
       for i in G.nodes:
           distance[i]=lp.shortest_path_lp(G, start, i)
       endtime=time.time()
       print(distance,endtime-starttime)
       print(G)
       starttime=time.time()
       distances=dijksta.dijksta(G,start)
       endtime=time.time()
       if all(distances[node] != math.inf for node in G):
           print(distances, endtime-starttime)
           print("is not liantong")
```

- 1. 首先设置点数以及边生成概率
- 2. 生成 ER 图
- 3. 用 LP 方法对每个点求出其最短路径并记录时长
- 4. 用 dijksta 方法求出最短路径并记录时长
- 5. 注:因为当无法生成连通图时,有可能出现 0点不存在情况,故我这里选 G中第一个点为 start。

3 实验结果

3.1 时间与节点数的关系

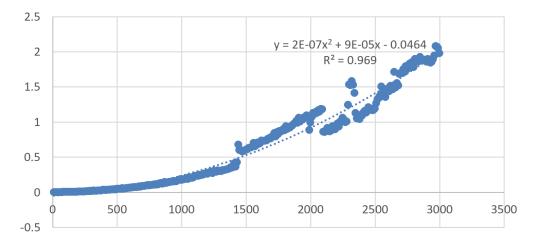
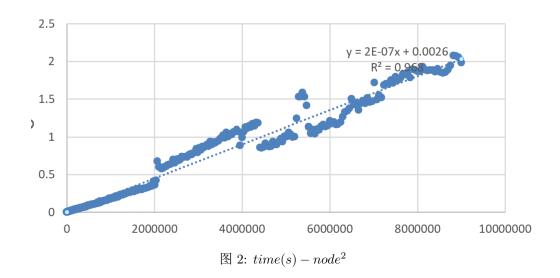


图 1: time(s) - node



我们对不同节点数的图进行实验,观察运行时间与节点数之间的关系。实验中将节点数从 10 开始,以 10 为步长跑到 3000,每步运行 10 次并计算平均时间,得到如上结果:

做拟合可知运行时间和节点数大致成二阶线性,可能因为边数的不稳定会导致一些突变。

3.2 与 LP 对比

为了比较 Dijkstra 算法和 LP 方法的性能,我们统计了在不同节点数下两种算法的运行时间。以下为部分实验结果(以 n = 10, 50, 100, 200, 500 为例):

n	LP	Dijksta
10	0.07209038734436035	0.0
50	0.8043262958526611	0.0
100	4.852661848068237	0.0
200	39.18767261505127	0.0
500	1126.7072744369507	0.04920601844787598

可以看出,Dijkstra 算法的效率明显优于 LP 方法,尤其在节点数较小时,Dijks tra 算法几乎可以立即求解最短路径,而 LP 方法则需要更多的计算时间。

4 总结

Dijksta 优点:

- 1. 高效性:在稠密图中,Dijkstra 算法能够快速求解最短路径。相比于其他如 Bellman-Ford 等算法,Dijkstra 不需要处理负权边,且在没有负权环的情况下,算法能够稳定地求解最短路径。
- 2. 广泛应用: Dijkstra 算法被广泛应用于网络路由、地图导航等需要快速计算最短路径的场景。

缺点:

- 1. 性能瓶颈: 当节点数和边数增加时,Dijkstra 算法的运行时间增长较快,尤其在大规模图中,可能导致计算效率不高。
- 2. 不适用于负权边: Dijkstra 算法不能处理带有负权边的图,如果图中有负权边,则需要使用 Bellman-Ford 等算法。