# 图分析说明文档

我们选取的数据集是豆瓣影评数据。

我们的图分析程序主要由三部分构成。

首先是用C++进行网络图的构建(NetworkBuilding),由于该部分占用较多的时间和空间资源,在得到结果文件("output/network.csv")后就不再运行。

然后用C++进行核心算法的实现(VisualizeGraph),并且将计算得到的结果输出到json文件。

最后用QT和D3实现算法的可视化,QT主要用于接受用户的输入,D3实现了图的可视化。

程序运行环境: Mac

## 网络图的构建

#### 用户关系的定义

假如两个用户A、B有看过相同的电影,则二者之间存在一条边。

该边的权重=共同看过的电影数目+评分近似程度

由于A看过的所有电影的平均分介于[0,10.0], 因此定义

#### A、B的评分近似程度

 $=(10.0 - |A看过的电影平均分 - B看过的电影平均分|) \times 0.08 + 0.1$ 

从而将他们的平均分之差(范围为[0,10])映射到评分相似度(范围为[0.1,0.9])

#### 网络图的构建算法

1. 首先从Movie.csv中读入电影名称+评分,采用哈希表(QHash)存储电影,保证

同样名称的电影只被加入一次。

- 2. 从User.csv中读入电影名称+用户名称,同样采用哈希表存储用户,每个用户看过的电影用集合(QSet)存储。同时将每个用户存入该电影的评论者中。
- 3. 对所有用户进行一次遍历,分别计算他们各自看过的电影的平均分。
- 4. 对所有的电影进行一次遍历,将每部电影的所有评论者两两关联。
- 5. 输出所有的关联边的两个端点和权重。

#### 时间复杂度分析

设电影数目为 $N_1$ ,一部电影最多的评论者为 $N_2$ ,全图的边数为M各个步骤的时间复杂度分别为

步骤	时间复杂度
1	$O(N_1)$
2	$O(N_1N_2)$
3	$O(N_1N_2)$
4	$O(N_1N_2^2)$
5	O(M)

从上表中可以发现,第4部是该算法主要消耗时间和空间的步骤。

# 核心算法的实现

由于全图较为稀疏,因此采用邻接表存储。每个节点存储所有关联边的编号,同时每条边也存储所有关联节点的编号。设总节点数目为n,总边数为e。

# 根据用户指定计算最短路径

最短路径采用Dijkstra算法,最小生成树采用Prim算法,两种算法本质上都是优先级搜索,不同点在于优先级计算方式不同,因此程序中统一采用优先级搜索PFS进行实现。

单连通域优先级搜索(PFS)的实现算法

- 所有节点处于未访问状态,所有节点的优先级数都为最低。维护一个优先级队列, 将搜索的起始节点的一个拷贝加入队列。
- 如果优先级队列为空,则搜索完毕。否则,从优先级队列中弹出优先级最高的节点,如果发现该节点拷贝对应的原节点已经被访问,则舍弃该节点;否则访问原节点。转3。
- 3. 更新原节点的所有邻居节点的优先级数,并且将那些优先级发生了更新的邻居节点的拷贝加入到优先级队列(此处采用懒惰删除策略,尽管优先级队列中可能出现同个节点的多个拷贝,但是第2步保证了只对同个节点访问一次,其他拷贝会被自动舍弃)。至此、当前节点访问完毕。转2。

#### 多连通域优先级搜索 (pfs)的实现算法

多连通域的优先级搜索(pfs)只要遍历所有的节点,从每个尚未访问的节点出发进行一次单连通域优先级搜索即可,因此总的时间复杂度为O(n+e)。

#### 最短路径的 Dijkstra 优先级更新器

由Dijkstra算法知,通过节点u去更新节点v的优先级的公式如下。

节点v的优先级 =  $min\left\{$ 节点u的优先级 +  $\dot{D}(u,v)$ 的权重,节点v的优先级  $\right\}$  边的权重说明

网络图构建(NetworkBuilding)中得到了两个用户之间的关系权重relation(u,v),取其中最大者记做MaxRelation。

则在计算最短路径或者计算最小生成树中的边权重时采用如下公式。

$$weight(u,v) = \begin{cases} MaxRelation - relation(u,v), if(edge(u,v)exists) \\ \infty, else \end{cases}$$

通过这种方式计算出的最短路径,保证是通过那些关系较为密切的用户找到的一条最短路径,这与我们平常的逻辑较为吻合。

#### 可视化结果

注: 只保留最短路径以及和最短路径相邻的节点。

# 根据用户指定计算最小生成树

#### 最小生成树的Prim优先级更新器

由Prim算法知,通过节点u去更新节点v的优先级的公式如下。

节点v的优先级 = min {节点u的优先级 + 边(u,v)的权重}

其余算法与计算最短路径相同,不再赘述。

#### 可视化结果

注:只保留非孤立点的节点以加快d3的显示速度。

# 根据用户指定(边阈值)计算图的连通分量

用户可以设定两个阈值,一个是用户关系的总阈值thread,另外一个是用户评分相似度的阈值similarityThread。

每个连通域通过编号group来区分。

#### 算法

- 1. 从网络构建后的结果文件中删去所有边的权重小于thread或者小数部分小于 similarityThread的边,构建出一个图。
- 2. 从某个未访问的节点 v 出发, 设定其*group*就是自身的编号。其所有邻居节点的*group* 和 v 相同, 再从其邻居节点出发进行同样的访问。本质上是深度优先搜寻。搜索完毕后转 3。
- 3. 如果全图存在尚未访问的节点 v. 则转 2。否则全图已经访问完毕。

因此总的时间复杂度为O(n+e)。

可视化结果