Java 大作业【图上的搜索算法】项目文档

小组成员: 胡天择、张沛、曾博湛

【亮点】

- 1. API 和 Key 同时视为图的结点,以及对应权值方案(详见问题抽象-改进结构)
- 2. 图的搭建(详见任务分步2)
- 3. 额外注意的问题
- 4. 测试结果

【任务描述】

实现一个面向多关键词查询的子图搜索模块。对于给定一个数据图和一个查询需求(多个关键词),利用图搜索算法在给定数据图中给出一组合适的 Web APIs, 这组 APIs 覆盖所有的关键词,而且能形成连通路径(API 具有兼容性)。

【任务分析】

在 mashup.csv 中包括了众多真实的 Mashup 应用及其调用过的 API、所属类别关键词; 在 api.csv 中包括了众多 api 和各个 api 所属类别关键词。

首先, 需要提取两部分的信息:

- 1. API 之间的兼容性(来自 mashup.csv);
- 2. API 及其关键词(来自 api.csv)。

随后,利用这些信息,搭建图模型,实现搜索最小斯坦纳树算法,找出能够覆盖给定关键词集合、兼容度最高的 API 组合。

最后,测试模型和算法的性能:

1. 有效性维度

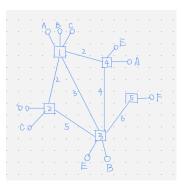
将真实 Mashup 应用的关键词作为输入,观察输出的 API 结果与其实际调用的 API (视为一种标准)是否一致,若一致(Hit)则认为输出结果是一个好的结果,计算 Hit Rate。

2. 效率维度

记录搜索的时间开销 Computation time。

【问题抽象】

基础结构:



图中,

方块代表 API 结点,

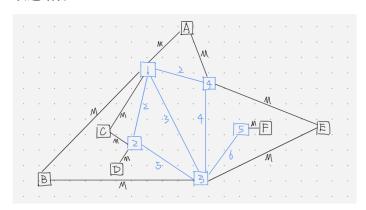
圆圈代表对应 API 的功能,

存在边代表相连 API 之间存在协作,

边权代表 API 之间的兼容程度,权值越小兼容程度越高

在这种结构下,实现题目需求的思路是:对于需求功能集合中的每个功能,选择一个拥有该功能的 API (存在中多可能的组合),再对选中的 API 集合生成最小斯坦纳树,最后再比较所有不同组合的最小斯坦纳树的边权总和,找到总和最小一种。

改进结构:



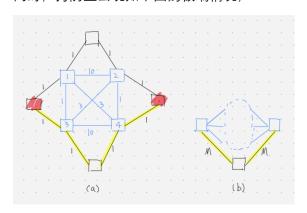
将功能关键词也作为图的结点, 功能结点与具有该功能的 API 之间存在无向边, 并且赋权一个合适的较大值 M。如此, 将所需要的功能关键词作为给定的结点集合, 在图中搜索最小斯坦纳树即可。

权值取为较大值的原因如下:

我们所需要的每一个功能至少由一个 API 来实现, 体现在斯坦纳树中即: 每个需要的功能都至少有一条连接到 API 的边。即最小斯坦纳树的权重和最少为 nM, n 为需求功能个数, M 为 API 和 Key 之间的边权。

由于最小斯坦纳树中只有在 API 之间连通的边具有实际意义("最小"对应于"最兼容",而兼容只是 API 之间连通的边的概念,API 与 Key 之间连通的边无所谓兼容与否),而功能之间是不连通的,只通向 api,当我们将几个功能作为关键点时,为了连通它们,一定会有一条它们指向某个 api 的边。

同时, 为防止出现如下图的极端情况,



即斯坦纳树中不能出现类似图中(b)的"捷径"结构,"越过"两个 API 之间代表兼容性的路径的部分。在给 API 与 Key 之间连通的边赋一个较大权值后,在生成最小斯坦纳树时,这种边的权对总权重影响巨大,所以斯坦纳树中同一个 Key 肯定不会有两条连向 API 的边。

综上所述,生成的树中每个 Key 都会有且仅有一条连向 API 的边,再由 API 之间的边进行连通,最后全部连通。这与基础结构所能实现的效果相同,但是只需寻找一次最小斯坦纳树。

【额外注意的问题】

1. API 的附加功能 update

在观察 mashup.csv 后,我们发现了问题。对于部分 Mashup 应用,其实际选用的 api, 如果只有 api.csv 中的功能,并不能实现应用中的所有功能,对于这些 API,除了赋予 api.csv 中功能外,需要加上附加功能,如下例:



在 api.csv 中, API [Google Maps]只有 Mapping 和 Viewer 的功能, 而在 mashup.csv 中 Mashup 应用[BanksNearMe]仅仅用到了 API [Google Maps],但又能够实现 Banking 和 Financial 的功能,为了能够匹配,需要给 API [Google Maps]附加这两个功能,否则在测试时不可能找到能够实现这些额外功能的 API。

而若是某个 Mashup 应用有两个及以上的 API, 并且同样缺少部分功能,这种情况无法判定这部分功能是由哪个 API 实现的,因此给所有该 Mashup 应用用到的 API 都附加这部分额外功能,尽管这样会带来一些问题,在后续的第 3 点中继续讨论。

2. 单个需求功能

当需求功能数为 1 时,在改进结构下搜索最小斯坦纳树算法失效,因为此时斯坦纳树只会包含该 Key 结点,不需要引入连接到 API 的边。对于这种情况,选择与该 Key 相连,并且在mashup.csv 中出现次数最多的 API 即可。

3. 对 hit 的处理

一般情况下,要求"输出的 API 结果与实际调用的 API 相等"记为一次 hit,而经过上述第 1 点的处理后,某些 API 势必能够实现一些本不能实现的功能,进一步导致,只需要用到更少的 API 就能够满足同样的需求功能。因此,将"输出的 API 结果包含于实际调用的 API 相等"记为一次 hit。

【任务分步】

- 1. 信息预处理;
- 2. 构建图结构;
- 3. 从 csv 到图;
- 4. 实现搜索算法;
- 5. 实验测试;

以下为对应分步的具体实现。

【具体实现】

1. 信息预处理

对 mashup.csv 和 api.csv 进行预处理,得到满足如下格式的 output 文件组: output.csv:每一行代表一个 mashup 应用,首个元素为应用名称,后续元素为 API 名称; output_2.csv:每一行代表一个 API,首个元素为 API 名称,后续元素为 API 能实现的功能; output_3.csv:每两行代表一个 mashup 应用,奇数行的元素为 API 名称,偶数行的元素为 mashup 应用的功能;

2. 构建图结构

定义结点类作为图的顶点,图的边由顶点与其邻居结点定义(邻接表结构)。其中顶点有属性 name, label 和 neighbors, label 用于标记该结点是 api 结点还是关键词结点; neighbors 是一个 HashMap<Node, Weight>, key 值 Node 是该结点的邻居结点,而 value 值是结点到其邻居结点的权重。

结点类 GraphNode 的定义如下:

```
class GraphNode {
    private String name;
    public final Integer label; //标记该结点, 0 是 api, 1 是关键词 private Map<GraphNode, Long> neighbors;
   public GraphNode(Integer label){
        this.label = label;
    public GraphNode(String name, Integer label) {
        this.name = name;
        this.label = label;
        this.neighbors = new HashMap<>();
   public int get_degree(){
       return neighbors.size();
   @Override
    public int hashCode() {// 获取对象标识 Hash 码
        return Objects.hash(this.name, label); // 获取 Hash 码
    @Override
   public boolean equals(Object o){
        if (o == null || getClass() != o.getClass())// 对象类型不匹配
           return false;// 对象不同
        GraphNode o1 = (GraphNode) o;
        return this.name.equals(01.name) && (Objects.equals(this.label, 01.label));
    //禁止直接获取
   public Map<GraphNode, Long> getNeighborMap(){
       return this.neighbors;
    //返回是否为邻居
   public boolean isNeighbor(GraphNode node){
        return this.neighbors.containsKey(node);
    //获取所有邻居结点
   public Set<GraphNode> getNeighbors(){
        return this.neighbors.keySet();
   public String getName(){
       return this.name;
   public void setName(String name){
        this.name = name;
```

图本身也是由一个 HashMap<Name, Node>储存, key 值 Name 储存结点(api 或关键词)的名称,而 value 值 Node 储存名称对应的结点。图实现了 IAPIGraph 接口,用于添加各种功能。图的具体实现如下:

```
//API 图功能
interface IAPIGraph{
    //根据功能需求组合,返回关键词结点数组
    public GraphNode[] getKeyNodes(String[] keys);

    //返回图中所有结点
    public List<GraphNode> getNodes();
```

```
//向 API&Key 图中添加 API 结点
   public void addAPI(String name);
   //向 API&Key 图中添加 API 结点
   public void addAPI(GraphNode apiNode) throws Exception;
   //向 API&Key 图中添加 Key 结点
   public void addKey(String name);
   //向 API&Key 图中添加 Key 结点
   public void addKey(GraphNode keyNode) throws Exception;
   //连接 API&Key 中两个点并赋权值
   public void link(GraphNode startNode, GraphNode endNode, Long weight) throws Exception;
   //修改两点之间的权值
   public void updateWeight(GraphNode node1, GraphNode node2, Long weight) throws
Exception;
   //找出两个顶点之间边的权重,如果没有连接,则权重为 null
   public Long getWeight(GraphNode node1, GraphNode node2) throws Exception;
   //根据名称和 label 找出对应结点,没有就返回 null
   public GraphNode findNode(String name, Integer label);
   //判断图中是否存在该结点
   public boolean isContain(GraphNode node);
   //获取某个 API 具有的所有关键词
   public Set<GraphNode> get_keys(GraphNode node) throws Exception;
   //找出具有关键词的所有 API,需要提前判断是否为 key
   public Set<GraphNode> get_APIs(GraphNode node) throws Exception;
   //协作次数转换为权重
   public void weightTransfer();
}
// 图类
class AKGraph implements IAPIGraph{
   /*
    * AKGraph
    * 关键词和 api 抽象为相同顶点
    * api 之间的权重根据 mashup 内的协作次数计算
    * api 和关键词之间的权重设定为 Integer.MAX_VALUE
    * */
   //储存 API 结点和 keys 结点
   Map<String, GraphNode> nodes;
   //图的边
   public AKGraph() {
       this.nodes = new HashMap<>();
   }
}
```

3. 从 csv 到图;

读取预处理后的 csv,从 mashup 应用使用的 API 入手建立 API 结点之间的边。

首先,读取 output.csv 建立图中的 API 结点以及对应边、权重(协作次数)

随后, 读取 output_2.csv 建立各个 API 能够相连的 Key 结点以及对应边

最后,读取 output_3.csv 给各个 API 添加附加功能

```
interface ICreateAkGraph{
    public Long AK_WEIGHT = (long)Integer.MAX_VALUE;
    //读取 csv 文件, 在这个函数内,直接完成建图
    public void createGraph(String path_cre, String path_lin, String path_upd);
```

```
/*
 * 根据 app 和 api 协作关系完成图中的 api 部分
 *
 * 读取 mashup 中的 Name(app)和 Related APIs 两列
 * Related APIs 获取每个 api 名称,并向 graph.nodes 中添加结点
 * 再根据协作关系更新 graph.edges
 * */
public void createAPIPart(IAPIGraph graph, String[] app_l_apis);

/*
 * 完成连接 API 和 keys
 * 读取 api.csv 文件将已经建立的 APIPart 部分再添加 keys 部分
 * */
public void link_API_Key(IAPIGraph graph, String[] api_l_keys);

/*
 * 更新 API 和 keys 关系
 *
 * 再次遍历 mashup.csv 文件,根据表中的 Categories 列更新 api 和 keys 连接
 * */
public boolean update_API_Key(IAPIGraph graph, String[] apis, String[] keys);
}
```

对接口进行实例化,则主要运用 API 图接口提供的方法进行实现,详见源代码。

4. 实现搜索算法

图建立后需要找到拥有所具有给定功能的最兼容 api 组合。需要的功能称为关键结点,在只需一个功能时不考虑 api 兼容性,即找到一个拥有该功能的 api。在需要至少两个功能时,需要一个算法,能够找到覆盖关键结点的,权值和最小的生成树。基于斯坦纳树的路径寻找算法,即找到包含给定结点的最小生成树,该生成树会覆盖所需功能和最小生成树上的 api,该算法即可以满足需求。

由于参考代码中只有一个 dp 数组表示存储状态压缩 DP 的结果,但项目需要记录选中的结点,所以第二步是添加代码记录找到斯坦纳树过程中选择的结点。小组用二维数组 path 来实现,这个二维数组每个数组空间用来储存一个链表,与 dp 对应,代表当前状态下权重和最小时选中的结点,每次对 dp 更新时也对 path 更新。

在上文已经实现包含功能和 api 结点的图结构,而斯坦纳树求解需要使用索引号进行操作。 所以需要进行图的转换,即将已实现的图结构转换为带索引号的图结构。

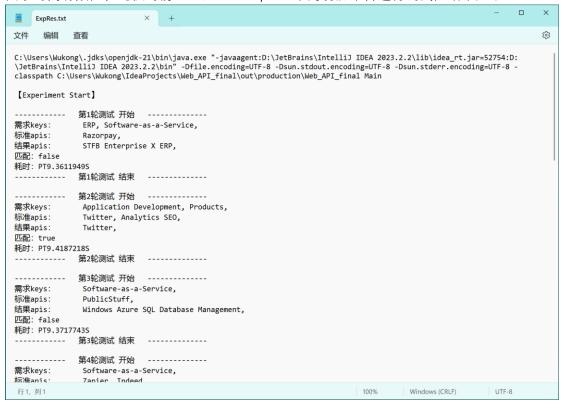
具体实现代码如下:

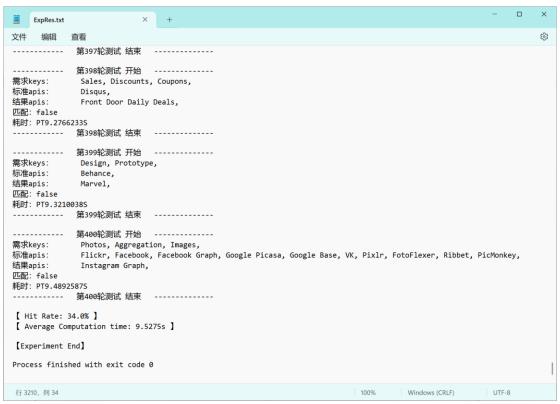
```
//斯坦纳树核心代码
private List<Integer> getMultiKeyPath(int n, int k, int[] x){
   int y = -1;//y 主要用于标识输入中的最后一个特殊结点,并在计算和输出最短路径和权重时作为参考点。
   long[][] dp = new long[n][1 << (k + 1)];//创建一个动态规划(DP)数组 dp,用于存储到达每个结
点的最小权重。
   List<Integer>[][] path = new ArrayList[n][1 << k];//创建了一个链表数组 path 来存储到达每个
结点的最佳路径。
   for (int i = 0; i < n; i++) {//dp 数组和 path 数组的初始化
      Arrays.fill(dp[i], Long.MAX_VALUE);
      for (int j = 0; j < (1 << k); j++) {
          path[i][j] = new ArrayList<>();
   //对关键结点进行处理
   for (int i = 0; i < k; i++) {</pre>
      dp[x[i]][1 << i] = 0; // 关键结点在只连通它自己的状态下最短距离为 0
      path[x[i]][1 << i].add(x[i]); // 关键结点在只连通它自己的状态下路径为自己
      y = x[i]; // 标识输入中的最后一个特殊结点,输出时使用
   // 使用状态压缩求解最小路径和以及路径
   // 遍历从单个结点开始,直到满足所有关键结点都连同的所有可能状态
   for (int s = 1; s < (1 << k); s++) {
      // 遍历以结点 i 为根结点,状态为 s 时的情况
      for (int i = 0; i < n; i++) {</pre>
```

```
// 遍历 s 二进制的所有子集,执行 i 的度数大于 1 时的操作,对于每个状态,更新 dp 数组和 path
数组,以找到包含所有必要关键结点的最短路径。
           for (int t = s \& (s - 1); t > 0; t = (t - 1) \& s) {
              if (dp[i][s] > dp[i][t] + dp[i][s ^ t]) {
                  dp[i][s] = dp[i][t] + dp[i][s ^ t];
                  path[i][s].clear();
                  //path[i][t]和 path[i][s ^ t]分别是到达结点 i 的两个不同状态 t 和 s ^ t 的最优
路径。合并这两条路径,存储在 path[i][s] 中,这代表在状态 s 下到达结点 i 的新的最优路径
                  mergePaths(path[i][s], path[i][t], path[i][s ^ t]);
           }
       deal(s, n, dp, path, vNgraph);//处理状态 s 下的最短路径情况
   return path[y][(1 << k) - 1];</pre>
//处理状态 s 下的最短路径情况
private void deal(int s, int n, long[][] dp, List<Integer>[][] path, List<List<VNode>>
graph) {
   PriorityQueue<long[]> pq = new PriorityQueue<>(Comparator.comparingLong(o -> o[1]));//
建立优先队列,数组中索引值为1的数字越小,优先级越高
   boolean[] vis = new boolean[n];// 记录已经访问的结点
   // 遍历所有结点,将所有满足当前状态的结点加入优先队列
   for (int i = 0; i < n; i++) {
       if (dp[i][s] != Long.MAX_VALUE) {
           pq.add(new long[]{i, dp[i][s]});
   // 使用 Dijkstra 算法求解最短路径
   while (!pq.isEmpty()) {
       long[] tmp = pq.poll();
       int u = (int) tmp[0];
       if (vis[u]) continue;
       vis[u] = true;
       for (VNode edge : graph.get(u)) {
           int v = edge.to;
           long newWeight = tmp[1] + edge.weight;
           if (newWeight < dp[v][s]) {</pre>
              dp[v][s] = newWeight;
              pq.add(new long[]{v, dp[v][s]});
              path[v][s].clear();
              //将所有在状态 s 下到达结点 u 的最优路径添加到 path[v][s] 中。这意味着结点 v 的最优路
径在当前情况下是通过结点 u 的路径再加上从 u 到 v 的这一步。
              path[v][s].addAll(path[u][s]);
              if (!path[v][s].contains(v)) { // 防止重复添加结点
                  //如果结点 v 还不在路径中,则将其添加到路径列表 path[v][s]的末尾。这代表结点 v 现
在是在状态 s 下的最优路径的一部分。
                  path[v][s].add(v);
          }
       }
   }
// 合并两条路径,确保不会有重复结点
private void mergePaths(List<Integer> mergedPath, List<Integer> path1, List<Integer> path2)
   Set<Integer> set = new HashSet<>(path1);
   mergedPath.addAll(path1);
   for (int node : path2) {
       if (!set.contains(node)) {
           mergedPath.add(node);
   }
}
```

【测试结果】

由于时间有限,在此仅对前 400 组 mashup.csv 中的功能集合进行测试,结果如下:





可以看到,尽管根据每组需求 keys 仅生成一组结果 apis, 但命中率仍有为 34%,平均耗费时间为 9.5275s。