KVCC 大作业实验报告

涂奕腾 2020201018

一、任务 1: 最小(点)割

在网络流部分,我选择使用链式前向星存图以方便网络流算法使用:

```
typedef struct{
   int tot = 1, head[N], cur[N];
   struct {int next, from, to, cap;} edge[M];
   void init(){
      tot = 1;
      memset(head, 0, sizeof(head));
   }
   void addedge(int from, int to, int cap){
      edge[++tot].next = head[from];
      edge[tot].from = from;
      edge[tot].to = to;
      edge[tot].cap = cap;
      head[from] = tot;
   }
}Graph;
```

不同于 PPT 中给出的算法,在求最小点割时我没有使用反图,而是采取了常用的"拆点"法:

将点 I 拆成入点 i 和出点 i+n,除了源点和汇点以外在 i 和 i+n 之间连一条流量为 1 的边,而对于原图中的边 U-V 则在 U 的出点 u+n 和 V 的入点 v 之间连一条流量为 inf 的 边表示这条边不能被割掉,因此只有除源点和汇点外的其他点的入点和出点之间所连的 边才可能会被割掉,这样一来就可以将求最小点割转化为求最小边割的问题。

而另一方面,最小边割问题则可以由最大流最小割定理使用网络流算法解决。我是用的网络流算法是当前弧优化的 Dinic 算法。找割边则是在残量网络上从源点 dfs 染色直到找到一条满流的边。dfs 完成后枚举每条边,若边的一个端点被染色而另一端点未被染色,则该边是一条割边。

该部分算法虽然代码较长,但以模板为主,不做赘述,主要代码如下,完整代码见/code/low-cut.cpp(注:此算法只支持连通图):

```
struct LOC_CUT{
Graph g;
int d[N], vis[N], maxflow, s, t;
vector<int> cut;

LOC_CUT(int _s, int _t) : s(_s), t(_t){init();}
LOC_CUT(int _s, int _t, Graph _g) : s(_s), t(_t), g(_g){}

void init(){
```

```
maxflow = 0;
    g.init();
}
void add(int from, int to, int cap){
    g.addedge(from, to, cap);
    g.addedge(to, from, 0);
}
bool bfs(){
    memset(d, 0, sizeof(d));
    queue<int> q; q.push(s);
    d[s] = 1; g.cur[s] = g.head[s];
    while(!q.empty()){
        int u = q.front(); q.pop();
        for(int i = g.head[u]; i; i = g.edge[i].next) {
            int v = g.edge[i].to;
            if(g.edge[i].cap && !d[v]) {
                g.cur[v] = g.head[v];
                d[v] = d[u] + 1;
                q.push(v);
            }
        }
    }
    return d[t];
}
int dfs(int u, int in){
    if(u == t || in == 0) return in;
    int out = 0;
    for(int i = g.cur[u]; i && in; i = g.edge[i].next){
        g.cur[u] = i;
        int v = g.edge[i].to;
        if(g.edge[i].cap && d[v] == d[u] + 1){}
            int res = dfs(v, min(g.edge[i].cap, in));
            g.edge[i].cap -= res, in -= res, g.edge[i ^ 1].cap += res, out += res;
            if(in == 0) break;
        }
    if(out == 0) d[u] = 0;
    return out;
}
void dinic(){
    while(bfs())
        maxflow += dfs(s, inf);
```

```
}
void dfs_cut(int u){
   vis[u] = 1;
    for(int i = g.head[u]; i; i = g.edge[i].next){
        int v = g.edge[i].to;
        if(!vis[v] && g.edge[i].cap) dfs_cut(v);
   }
}
bool find_cut(){
   dinic();
    if(maxflow >= inf) return false;
    memset(vis, 0, sizeof(vis));
    dfs cut(s);
    for(int i = 2; i <= g.tot; i += 2){</pre>
        int u = g.edge[i].from, v = g.edge[i].to;
        if(u + n != v) break;//根据建图时的顺序可以提前退出
        if(vis[u] && !vis[v]) cut.push_back(u);
    return true;
}
};
```

二、任务 2: 全局最小(点)割

这里主要参照 PPT 中给出的的方法,先找到图上最小度数的点为源点(记为 s),先计算 s 是否与其他所有点之间有最小割,再找 s 的邻居节点之间是否有最小割,关键代码如下,完整代码见/code/global_cut.cpp(注:此算法只支持连通图):

```
vector<int> find_global_cut(const set<int>& V){
    int min_deg = inf, s = 0, t = 0;
    for(auto u : V){
        int deg = 0;
        for(auto v : Adj[u]) if(V.find(v) != V.end()) ++deg;
        if(deg < min_deg)
            min_deg = deg, s = u;//找一个最小度点
    }
    for(auto x : V){
        if(s == x) continue;
        vector<int> cut = getcut(s, x, V);
        if(cut.size()) return cut;
    }
    for(int i = 0; i < Adj[s].size(); ++i){
        if(V.find(Adj[s][i]) == V.end()) continue;
        for(int j = i + 1; j < Adj[s].size(); ++j){</pre>
```

三、任务 3: KVCC 基础解法

首先是 k-core 的求法。这里我没有使用 ppt 上的算法而是采取了一种类似于拓扑排序的思想,维护一个队列,首先将所有度数小于 k 的点入队并标记;对于队列中的点枚举其出边,所连的点度数-1,若所连的点未标记且度数小于 k 则将其标记并入队,最终所有未被标记的点即为 k-core 中的点

随后对提取出来的 k-core 重新建图,对节点重新标号,重新连边:

```
//重新标号建立新图
set<int> V;
int cnt = 0;
for(int i = 0; i <= n; ++i)
    if(!vist[i])
    f1[i] = ++cnt, f2[cnt] = i, V.insert(cnt);
vector<int> *Adj = new vector<int>[cnt + 1];
for(int u = 0; u <= n; ++u){
    if(vist[u]) continue;
    for(auto v : E[u]){
        if(vist[v] || v > u) continue;
        int u1 = f1[u], v1 = f1[v];
        Adj[u1].push_back(v1);
        Adj[v1].push_back(u1);
```

```
}
n = cnt;
```

接下来则是用 dfs 求出不同的 k-core 连通块,对于每个连通块求全局最小割,若无最小割则该连通块就是 k-core; 反之则进行 overlap-partition,同样是通过 dfs 找出不同的分割块进行递归:

```
void dfs_connected_subgraph (int u, set<int> &tmp, vector<int>* &Adj, vector<bool>&
vis){//找极大联通子图
    vis[u]=1; tmp.insert(u);
    for(auto v : Adj[u])
        if(!vis[v])
            dfs_connected_subgraph(v, tmp, Adj, vis);
}
void dfs_overlap_partition(int u, const set<int>& sV, vector<int>* &Adj, const set<int>&
cut, set<int>& tmp, vector<bool>& vis){
    vis[u] = 1; tmp.insert(u);
    for(auto v : Adj[u])
        if(!vis[v] \&\& sV.find(v) != sV.end() \&\& cut.find(v) == cut.end())
            dfs_overlap_partition(v, sV, Adj, cut, tmp, vis);
}
   vector<bool> vis1(n+1, false);
    for(int i = 1; i <= n; ++i){</pre>
        if(vis1[i]) continue;
        set<int> sV;
        dfs_connected_subgraph(i, sV, Adj, vis1);//找 k-core 连通块
        if(sV.size() <= k) continue;</pre>
        GLOBAL_CUT gc(n, sV, Adj);
        set<int> cut = gc.find_global_cut();//全局最小割
        if(cut.empty()){
            set<int>tmp;
            for(auto x : sV) tmp.insert(f2[x]);
            ans.push_back(tmp);//转化
        else{//overlap partition
            vector<bool> vis2(n+1, false);
            for(auto x : sV){
                if(cut.find(x) != cut.end() || vis2[x]) continue;
                set<int> pV;
                dfs_overlap_partition(x, sV, Adj, cut, pV, vis2);
                for(auto y : cut) pV.insert(y);//建立 overlap partition 后的新子图
                vector<int>* pAdj = new vector<int>[n + 1];
                for(auto x : pV)
                    for(auto y : Adj[x])
```

最终基础解法的完整代码见/code/kvcc-basic

四、任务 4、5: KVCC 优化解法

这一部分的优化主要是针对求全局最小割部分的算法。对于优化 2(Neighbor Sweep using Vertex Deposit)这一部分直接参考 ppt 上的代码即可:

```
void sweep(int u){
    pru[u] = true;
    for(auto v : Adj[u]){
        if(pru[v]) continue;
        ++deposit[v];
        if(check_ssv(u) || deposit[v] >= k) sweep(v);
    }
}
```

更多的问题主要是针对优化 1(Neighbor Sweep using Side-Vertex)

首先是论文所提供的方法:根据文中的 theorem4 和 definition10 我们可以以 O(deg(u)^2)的时间复杂度判断一个点是否是 strong side vertex

THEOREM 4. A vertex u is a side-vertex if $\forall v, v' \in N(u)$, either $(v, v') \in E$ or $|N(v) \cap N(v')| \ge k$.

DEFINITION 10. (STRONG SIDE-VERTEX) A vertex u is called a strong side-vertex if it satisfies the conditions in Theorem 4.

```
bool check_ssv(int u, vector<int>* &Adj){
    for(int i = 0; i < Adj[u].size(); ++i){
        for(int j = i + 1; j < Adj[u].size(); ++j){
            int v1 = Adj[u][i], v2 = Adj[u][j];
            set<int> s1, s2, s3;
            for(auto x : Adj[v1]) s1.insert(x);
            for(auto x : Adj[v2]) if(s1.find(x) != s1.end()) s2.insert(x);
            if(s1.find(v2) == s1.end() && s2.size() < k) return false;
        }
}</pre>
```

```
}
return true;
}
```

同时根据论文,进行 overlap partition 后我们不需要逐个判断划分出来的子图中的每个点,只需要判断满足如下条件的点即可:

Based on Lemma 11 and Lemma 12, in a graph G_i partitioned from graph G by vertex cut S, we can reduce the scope of strong side-vertex checks from the vertices in the whole graph G_i to the vertices u satisfying following two conditions simultaneously:

- *u* is a strong side-vertex in *G*; and
- $N(u) \cap \mathcal{S} \neq \emptyset$.

只需对 overlap partition 的部分进行插入如下判断即可:

```
bool check_neighbor_in_cut(const vector<int>& Adj, const set<int>& cut){
    for(auto x : Adj)
        if(cut.find(x) != cut.end())
            return true;
    return false;
}

for(auto u : pV){
    if(SSV.find(u) != SSV.end() && check_neighbor_in_cut(pAdj[u], cut))
        if(check_ssv(u, pAdj))
            pssv.insert(u);
}
```

但是在该算法下需要逐个判断全图 k-core 中的每一个节点,每个节点的判断都要有 O(deg(u)^2)的复杂度,特别是点数较少的稠密图会造成比较大的时间消耗。因此我又注意到了论文中的 lemma8:

LEMMA 8. Given a graph G, a vertex u is a side-vertex if and only if $\forall v, v' \in N(u), v \equiv^k v'$.

Lemma8 是一个充要条件,其中每个 side vertex 的判断仅为 O(deg(u))的复杂度。在图中点数较小时,我们就不选择一开始计算出全图的 strong side vertex,而只是在需要的时候对某个点是否为 side vertex 进行判断,因此我将其定义成了 global_cut 的类成员函数。在该方法下判断 side vertex 的代码如下:

```
bool check_ssv(int u){
    for(int i = 0; i < Adj[u].size(); ++i){
        for(int j = i + 1; j < Adj[u].size(); ++j){
            int v1 = Adj[u][i], v2 = Adj[u][j];
            if(!check_neighbor(v1, v2)) return false;
        }</pre>
```

```
}
return true;
}
```

在最终提交的代码中,后面一种针对点数较小时的方法为/code/kvcc-sweep1,而原文的方法为/code/kvcc-sweep2

最后回到求全局最小割的函数主体部分,以 kvcc-sweep1 为例。按照论文的要求,第一步时根据到源点的距离由远及近地枚举当前图上的所有点,这里每个点到源点距离的计算我使用的是双端队列优化的 spfa:

```
void spfa(int s){
    deque<int> q;
    for(int i = 0; i <= n; ++i) dist[i] = inf, pru[i] = false;
    q.push_back(s); dist[s] = 0, pru[s] = true;
    while(!q.empty()){
        int u = q.front(); q.pop_front(); pru[u] = false;
        for(auto v : Adj[u])
        if(dist[v] > dist[u] + 1){
            dist[v] = dist[u] + 1;
            if(pru[v]) continue;
            pru[v] = true;
            if(!q.empty() && dist[v] < dist[q.front()]) q.push_front(v);
            else q.push_back(v);
        }
    }
    fill(pru.begin(), pru.end(), false);
}</pre>
```

随后我按照距离将所有点放到一个优先队列中。接着就是先对源点 sweep 操作,然后对图上所有点按照距离的降序进行枚举,满足 Neighbor Sweep using Vertex Deposit 优化条件的点可以直接跳过,否则将其设为汇点求最小割并进行 sweep 操作。若未求出最小割,则按照 Neighbor Sweep using Side-Vertex 优化的要求,如果源点是 side vertex则直接返回无全局最小割,否则同朴素方法一样检验原来源点所有邻居点对之间的最小割:

```
while(!pq.empty()){
    int v = pq.top().second; pq.pop();
    if(pru[v]) continue;
    set<int> cut = getcut(s, v, V);
    if(!cut.empty()) return cut;
    sweep(v);
}
if(!check ssv(s)){
    for(int i = 0; i < Adj[s].size(); ++i)</pre>
        for(int j = i + 1; j < Adj[s].size(); ++j){</pre>
            int w1 = Adj[s][i], w2 = Adj[s][j];
            set<int> cut = getcut(w1, w2, V);
            if(!cut.empty()) return cut;
        }
}
return {};
```

五、实验结果

由于 stanford 和 google 数据集本身是有向图且使用 c++读入时较为麻烦,我将其重新规范并删去了多于的边。所有的测试数据集为 code 文件夹下的 dblp.txt, _google.txt, stanford.txt。

由于内存空间有限,本地无法跑出所有的结果。经过实验,在以下数据集和 k 值时 kvcc-sweep1.cpp 和 kvcc-sweep2 可以在较短时间内得出正确结果,运行时间如下,完整结果见 result 文件夹:

数据集及参数	kvcc-sweep1	kvcc-sweep2
dblp, k = 40	1.23s	29.06s
dblp, k = 35	1.406s	30.24s
dblp, k = 30	1.821s	30.84s
dblp, k = 25	3.226s	37.18s
dblp, k = 20	7.884s	45.33s
google, k = 40	77.44s	4.561s
google, k = 35	59.98s	4.499s
google, k = 30	86.63s	47.39s
google, k = 25	142.5s	122.4s
stanford, k = 40	181.6s	532.1s

(在 dblp 中 N=1e5,M=4e6; 在 google 和 stanford 中 N=1e6,M=2e7)

由此可见,在点数较少时(dblp, stanford)使用 lemma8 的计算复杂度更低的充要条件判断 side vertex 进行优化速度更快;点数较多时(google)预处理 strong side vertex 会明显更快。