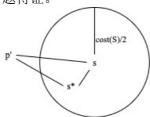
## 1.算法 Approximate\_Vector\_Cover(G)

输入:无向图 G=(V, E)

输出: $C \subseteq V$ ,满足: $(1) \forall (u, v) \in E$ , $u \in C$  或 $v \in C$ ; (2) C 是满足(1)的最小集合

- 1: C=0
- 2: E'=E[G]
- 3: While  $E' \neq 0$  **DO**
- 5:  $C=C \cup \{u, v\}$
- 6: 从 E'中删除所有与 u 或 v 相连的边
- 7: EndWhile
- 8: **Return** C
- 思路: 令  $A=\{(u, v)|(u, v)$ 是算法第 4 步选中的边 $\}$ 。由于第 6 步删除了 E'中所有与(u, v) 邻接的其他边,则 A 中没有相邻边,又因它覆盖了所有顶点,因此输出结果是图的极大匹配算法。
- 近似比:显然第 5 步每次增加 2 个节点到 C,得到|C|=2|A|。设 C\*是优化解,则 C\*必覆盖图中所有边,也会覆盖 A,得到|C\*| $\geq$ |A|。将|C|=2|A|带入,得|C\*| $\geq$ |C|/2,即|C|/|C\*| $\leq$ 2,近似比为 2 得证。

**2.**证:设  $cost(S^*)$ 是问题的优化解,则题设问题等价于证明  $cost(S)/cost(S^*) \le 2$ 。下采用反证法,如果  $cost(S)/cost(S^*) > 2$ ,得到  $cost(S^*) < cost(S)/2$ ,那么围绕 S 中每个点 s,作半径为 cost(S)/2 的圆,必有 1 个  $s^* \in S^*$ 。假设 p'是离  $s^*$ 最近的点,则有  $cost(S) = dist(p',s) \le dist(p',s) \le dist(p',s^*) + dist(s^*,s)$ ,关系如下图所示,很容易由三角形两边之和大于第三边得到。由于 cost(S) = dist(p',s),又圆心为 s 的圆的半径为 cost(S)/2,则  $dist(p',s^*) + dist(s^*,s) \le 2cost(S^*)$ 。综上得到  $cost(S) \le 2cost(S^*)$ ,与假设矛盾,命题得证。



## 3. 算法 Approximate Multi Cut(G)

输入:无向加权图 G=(V, E),终点集合  $S=\{s_1, s_2, ..., s_k\}⊆V$ 输出:边权最小的多向割集合 C

- 1: **For**  $i \leftarrow 0$  to k **DO**
- 2: 计算  $s_i$  的最小权孤立割,记为  $C_i$
- 3: EndFor
- 4: **Return**  $C=C_1 \cup C_2 \cup \cdots \cup C_k$
- 思路:已知第2步计算孤立割是一个P问题,执行了k步,因此该算法也是一个多项式时间算法。删去  $C_i$  会将  $s_i$  与其他终点集分开,要将 k 个终点分开,显然删去 k 个终点的孤立割就会得到一个多向割。
- 近似比:设  $C^*$ 是 G 的多向割的优化解,令  $C^*_i$ 是分离包含  $s_i$  的分支与图的剩余部分的割,则  $C^*=C^*_1\cup C^*_2\cup \cdots \cup C^*_k$ 。因为  $C^*$ 中的每条边与两个分支相关联,在计算 k 个  $C^*_i$  权重和时,恰好是  $C^*$ 的 2 倍,即 $\sum_{i=1}^k w(C_i^*)=2w(C^*)$ 。显然  $C^*_i$  也是  $s_i$  的孤立割,但由于是第 2 步计算的  $C_i$  是最小权孤立割,则有  $w(C^*_i) \ge w(C_i)$ 。综上,有  $w(C) = \sum_{i=1}^k w(C_i) \ge w(C_i)$

 $\sum_{i=1}^{k} w(C_{i}^{*}) = 2w(C^{*})$ ,得到  $w(C)/w(C^{*}) \ge 2$ ,近似比为 2。

**4.**当  $d(c_i, c_p) \leq \epsilon r_p$  时,符合题设对圆心和半径的要求。由引理  $d(c_i, c_p) \leq r_p / \sqrt{i}$ ,得  $r_p / \sqrt{i} \leq \epsilon r_p$ ,进一步  $i \geq 1/\epsilon^2$ ,因此最小终止值 K 为[ $1/\epsilon^2$ ]。第 4 步排序 P 中点的距离的复杂度为 O(nlog n),外层循环是关于  $1/\epsilon^2$  的多项式,因此算法总的时间是关于 nlogn1/ $\epsilon^2$  的多项式,它是一个完全多项式近似模式。

5.将 V 划分为 R 和 L 两部分,组成二分图,即 V=R  $\cup$  L。假设一共有 n 个顶点,起初设置| R|=n, |L|=0。下面遍历 i 从 2 到 n,做如下 n-1 次操作:令 k=[n/i],选择 R 的顶点数为 k 的 子集 S,将它加入 L 中,共有 k 个顶点,每个点的度都是 i。这样,R 最少可以只剩 1 个顶点。当 i=n 时,选择 R 的子集,它的度要小于 R 的其余部分。并且对选择的这个集合的每个顶点,它唯一邻接的是我们选择的 R 中的顶点。经过题设过程,选择的顶点集就是 L 中的全部节点。|L|至多为 $\sum_{n=0}^{\infty} [n/i]$ ,求和的结果为  $n(\log(n+1)-1)$ 。当 n>8 时,有  $2|R|=2n \le n(\log(8+1)-1) \le \sum_{n=0}^{\infty} [n/i] \le |L|$ 。因此,选择 L 作为顶点集,它的顶点数至少是|R|的 2 倍,题设得证。

6.利用贪心策略得到的匹配 M 构造了如下线性规划的可行解 x:

Min  $\sum_{x_i \in V} X_i$ , s.t.  $x_i + x_j \ge w_{ij}$ ,  $x_i \ge 0$ 

该线性规划的目标函数的最优取值设为  $z_{LP}$ 。由于优化解中的边将 2 个顶点分为了 1 组,  $z^* = \sum_{(i,j) \in E} w_{ij}$ ,且每个顶点仅出现 1 次。  $z_{LP} = \sum_{x_i \in V} X_i \geqslant \sum_{(i,j) \in E} w_{ij} = z^*$ ,因此  $z_{LP}$  是  $z^*$ 的上界。 得到此可行解的代价至多为 2z,因此  $2z \geqslant z^*$ ,得  $z^*/z \leqslant 2$ ,命题得证。