随机算法选讲

张恒捷 (zhanghj15@mails.tsinghua.edu.cn)

清华大学 交叉信息研究院

January 29, 2016

给出欧几里得平面上n个点,求覆盖住所有点的最小圆。

```
Get(P1,P2)
                   //Get是求以这些点为边界确定的最小圆
for i = 3 to N
if not Inside(Pi) //Inside是判断点是否在当前圆内
then
    Get(P1,Pi)
    for j = 2 to i-1
    if not Inside(Pj)
    then
         Get(Pi,Pj)
         for k = 1 to j
         if not Inside(a[k])
              Get(Pi,Pj,Pk)
         end if
    end if
end if
```

算法流程:

- ► 假设该算法接收两个点集S,Q,输出一个最小圆包含S中所有点且Q中的点都在圆的边界上
- ▶ 以随机的顺序处理S中的点,且维护P为已处理的点 集,维护包含P中所有点的最小圆
- ► 若下一个点r不在圆中,以P与Q+r为参数递归本算法,否则r加入P集合
- ▶ 令S为全集, Q为空集调用该算法可得到原问题的解

- ▶ 正确性: 只需注意到在第三步中, r必定在圆边界上
- ▶ 复杂度:由于随机性,在处理第i个点时调用递归的概率为O(1/i),对 |Q| 归纳证明期望复杂度 O(n)
- ▶ 可推广到常数维空间,期望复杂度仍然为O(n)

全局最小割

一张连通,无向,有重边的图G = (V, E),设|V| = n, |E| = m。将V划分成两个非空子集A, B 使得端点分别在A, B 上的边数尽可能少。

可以调用 n 次 s-t min-cut 算法解决此问题,而且为确定性算法。假设最快的流算法为 O(nm) ,则此方法需要 $\Omega(n^2m)$ 时间。

有随机算法能做到 $O(n^2 \log^{O(1)} n)$ 时间,在稠密图中胜过最快的 max-flow 算法。

全局最小割

算法 Contract:

- ▶ 1.等概率随机一条边,将两端的点收缩起来,得到新 图G'(可带重边)
- ▶ 2.更新边集,去除自环
- ▶ 3.重复这个过程直到图中只剩两个点

第2步可以做到O(n)

时间复杂度: O(n²)

正确率分析

一个显然的事实:一个割被该算法输出当且仅当割中的边 没有被收缩

假设最小割 K 的值为 k ,由于每个点的度数大于等于k ,故 $|E| \geq nk/2$

第一次没被收缩的概率: $\geq \frac{n-2}{n}$

第二次没被收缩的概率: $\geq \frac{n-3}{n-1}$

第 i 次没被收缩的概率: $\geq \frac{n-i-1}{n-i+1}$

正确率分析

$$Pr[K
otin
otin
otin] \ge \prod_{i=1}^{n-2} \frac{n-i-1}{n-i+1} = \prod_{i=3}^{n} \frac{i-2}{i} = 1/\binom{n}{2}$$

重复该算法 $O(n^2 \log n)$ 次正确率会很高。 我们获得了一个 $O(n^4 \log n)$ 拥有很高正确率的随机算法。

改进

正确率为瓶颈。 注意到收缩到 t 个点的时候正确率是 $O(\frac{t^2}{n^2})$ 。 启发我们在剩余点较少的时候用正确率高的算法。 然而最快的确定性算法是 $O(n^3)$ 的。 练习:检验以 1/2 为正确率时,最快能做到 $\Omega(n^{8/3})$ 。

改进

放弃确定性算法,仍使用随机算法。 算法 FastCut:

- 1. n = |V|
- 2. 若 $n \leq 6$, 暴力否则
 - $2.1 \diamondsuit t = \lceil 1 + n/\sqrt{2} \rceil.$
 - 2.2 独立两次使用收缩边的算法 **Contract** , 获得两个 BH1, H2 , 各自有 t 个点。
 - 2.3 递归计算 H1, H2 的最小割
 - 2.4 返回较小者

分析

时间复杂度:

设 n 为图的点数,算法 Contract 能用 $O(n^2)$ 获得 H1, H2。

$$T(n) = 2T\left(\left[1 + \frac{n}{\sqrt{2}}\right]\right) + O(n^2)$$

 $T(n) = O(n^2 \log n)$

空间复杂度:

在深度为 d 的时候有 $O(n/2^{d/2})$ 个点,每层当然只需要处理一个图,总空间不超过 $O(\sum_{d=0}^{\infty} \frac{n^2}{2^d}) = O(n^2)$

分析

算法 FastCut 成功找到一个最小割的概率为 $\Omega(1/log\ n)$

Pf. 从 n 个点收缩到 $[1+n/\sqrt{2}]$ 个点最小割仍存在的概率 $\frac{[1+n/\sqrt{2}]([1+n/\sqrt{2}]-1)}{n(n-1)} \geq \frac{1}{2}$ 设 p(k) 为从底层往上第 k 层时成功的概率的下界

$$p(k+1)=1-(1-rac{1}{2}p(k))^2=p(k)-rac{p(k)^2}{4}$$

设 $q(k)=4/p(k)-1, p(k)=4/(q(k)+1)$ $q(k+1)=q(k)+1+rac{1}{q(k)}$ $k < q(k) < k+H_{k-1}+3$

$$p(k) = \Theta(1/k)$$



(c,R) - NN Randomized c-approximate R-near neighbor

问题: 给出 d 维空间中的 n 个点,设点集为 P ,给出参数 R 与 δ ,要求回答: 给出点 q ,如果存在 P 中点离 q 的距离小于等于 R ,则以 $1-\delta$ 的概率返回 P 中某一个离 q 小于 cR 距离的点。

Locality-Sensitive Hashing

```
考虑有一族定义在d维空间中的hash 函数\mathcal{H} Definition:\mathcal{H}称为 (R,cR,P1,P2)-sensitive 需满足: \forall h \in \mathcal{H}, p, q \in R^d if dis(p,q) \leq R, then Pr[h(p) = h(q)] \geq P1 if dis(p,q) \geq cR, then Pr(h(p) = h(q)] \leq P2
```

Locality-Sensitive Hashing

令
$$k = log_{p1/p2}n$$

 $\rho = \frac{ln \ p1}{ln \ p2}$
 $L = n^{\rho} ln \frac{1}{\delta}$
构建 L 个新的hash函数 g_i ,构造 g_i 时,从 \mathcal{H} 中随
机 k 个hash函数组合在一起。
 $g_i(q) = (h_{i,1}(q), h_{i,2}(q), \dots, h_{i,k}(q))$

对于原问题,预处理所有点在每个 g; 中的桶号。查询 q 时 找每个 g; 中与 q 桶号相同的点。

分析

若
$$\exists p^*, \ dis(p^*,q) \leq R, \ Pr[g(p^*)=g(q)] \geq p1^k \geq n^{-\rho}$$
 共有 $L=n^\rho ln_{\delta}^{1}$ 个 g_i , $Pr[\exists g_i,g_i(p^*)=g_i(q)] \geq 1-\delta$ 若 $dis(p',q) \geq cR$,
$$Pr[g(p')=g(q)|g(p^*)=g(q)] \leq \frac{Pr[g(p')=g(q)]}{Pr[g(p^*)=g(q)]} \leq \left(\frac{P2}{P1}\right)^k \leq \frac{1}{n}$$
 空间复杂度: $O(dn+n^{1+\rho}kln\frac{1}{\delta})$ 询问复杂度: $O(dn^\rho kln\frac{1}{\delta})$

H的选取

$$a = (a_1, a_2, ..., a_d)$$
 $a_i \sim N(0, 1)$

b在[0, w]中随机选取

$$h_{a,b}(v) = \lfloor \frac{\langle a,v \rangle + b}{w} \rfloor$$

选择合适的 w 可以使 $\rho \approx 1/c$

假设无相同的边权(如果有可以按照编号比出大小) Cycle Property: 一个环中最大权的边不会在最小生成树中 Cut Property: 任意一个非空子集X,恰只有一端落在X中的最轻边必定在最小生成树中。

```
notation:
```

w(x,y):(x,y)的边权

F(x,y): F为森林, F(x,y)为 F 中 x 到 y 的路径 (若存

在)

 $W_F(x,y): F(x,y)$ 上最大边权,若不连通则为 ∞

F - heavy: 边(x, y)称为 F - heavy 若 $w(x, y) > w_F(x, y)$

 $F - light : \sharp F - heavy$

THM: 给出一个图G与森林F,所有 F – heavy 的边能在 O(n+m) 内全部确定。

见参考资料[6][7]

LEMMA: 设 H 为 G 中每条边独立以 p 的概率选出的子图, F 为 H 的最小生成森林。则 G 中 F — light 的期望边数不超过 n/p ,其中 n 为 G 的点数。

Pf. 用 Kruskal 算法的思想,一开始 H,F 为空,边的权值 从小到大处理。处理到边 e 时, e 是否为 F-light 在当前 是已知的,并且此后也不会改变。再以 p 的概率确定 e 是 否被加入 H 中。若 e 为 F-light 且 e 加入了 H ,则 e 理 应加入 F 。

由于 $|F| \le n-1$, 所以结论成立。

定义: Boruvka step: 每个点选择与它相邻的最小权的边,

将这些边缩起来

算法流程:

Step1:做两次Boruvka step

Step2: 以每条边 1/2 的概率选出一个子图 H, 递归

求H的最小生成森林设为F,找到所有F-heavy的边删

除

Step3: 在剩余的图中递归本算法,连同 step1 中缩起来的边,得到最小生成森林

正确性:

根据Cut Property, Boruvka step中选取的边必定在最小生成森林中 根据Cycle Property, 删去的 F-heavy 边不会在最小生成森林中

时间复杂度:

用归纳以及期望线性性:

$$T(n,m) \le T(n/4,m/2) + T(n/4,n/2) + c(n+m)$$

期望复杂度: $O(n+m)$

分类

Las Vegas型 Monte Carlo型 对于判定问题,可分为:

- 1. one-sided: e.g.素数判定
- 2. two-sided

▶ 算圆的面积

- ▶ 算圆的面积
- ▶ 算很复杂度的定积分 ——随机投点法, 平均值法

使用随机投点法近似时,设所测空间与样本空间大小比值为m则测试数量大约与 $\frac{1}{m}$ 成正比

DNF Counting Problem

n个变量,m个子句 $C_1, C_2, ..., C_m$ 。 每个变量取 True 或 False ,每个子句是若干变量取反或不取反后 And 起来的表达式。 如: $(x_1 \land x_2 \land \neg x_3 \land x_4)$ 求有多少种变量的取值使得表达式 $C_1 \lor C_2 \lor ... \lor C_m$ 输出为 True . 求 $(\epsilon, \delta) - FPTAS$ 算法

DNF Counting Problem

直接用 Monte Carlo 做效果不佳 小手段: 为表述方便,做一矩阵,横排表示每种变量的取值, 共 2ⁿ 排。 列表示每个子句的输出,共 m 列。 问题要求有多少排存在一个子句输出 True 给每排第一个 True 打上 * 求 * 个数。

DNF Counting Problem

直接用 Monte Carlo 做效果不佳 小手段: 为表述方便,做一矩阵,横排表示每种变量的取值, 共 2ⁿ 排。 列表示每个子句的输出,共 m 列。 问题要求有多少排存在一个子句输出 True 给每排第一个 True 打上 * 求 * 个数。

问题:

- ▶ 新的样本空间?
- 等概率随机?
- ▶ 判定?

小练习



Static Perfect Hashing

```
有n个元素,设计一种静态的hash-table,满足:期望O(n)预处理O(n)的空间查询最坏复杂度O(1)
```

Static Perfect Hashing

假设有 n 个元素,开一张大小为 n 的表。 对于每个格子,假如有 B_i 个元素,开 B_i^2 大小的表不停做 hash 直至无重复。

二维平面最近点对

给出二维平面上一个大小为 n 的点集,求最近的两个点之间的距离 试用随机算法做到 期望 O(n) 的复杂度

Hint: 与最小圆覆盖类似

二维平面最近点对

经典做法:分治,复杂度 O(nlog n) 随机算法:

- ▶ 将点P₁, P₂, ..., P_n 随机排列
- ightharpoonup 求出 $P_1...P_i$ 的的最近点对 δ ,并且维护以 $\delta/2$ 为间隔的平面分割网格。显然每个点落在不同格子内
- 加入 Pi+1 时查找其所在网格周围25个格子内的信息,更新 δ 与分割网格(必要时重建)。

期望复杂度 O(n)

感谢大家的聆听

祝大家考试顺利!

参考文献

- 1 https:
 //en.wikipedia.org/wiki/Locality-sensitive_hashing
- 2 https://en.wikipedia.org/wiki/Smallest-circle_problem
- 3 https://en.wikipedia.org/wiki/Monte_Carlo_algorithm
- 4 Near-Optimal Hashing Algorithms for Approximate Nearest Neighbor in High Dimensions , Alexandr Andoni and Piotr Indyk
- 5 A Randomized Linear-Time Algorithm to Find Minimum Spanning Trees, David R. Karger, Philip N. Klein, Robert E. Tarjan [1995]
- 6 Verification And Sensitivity Analysis Of Minimum Spanning Trees In Linear Time, Brandon Dixon, Monika Rauch, Robert E. Tarjan [1990]
- 7 Linear Verification For Spanning Trees, J.KOMLOS [1984]
- 8 Randomized Algorithm, Rajeev Motwani(Stanford University), Prabhakar Raghavan (IBM Thomas J.Watson Research Center)
- 9 Lijian, Algorithm Design Class