# 平面点集的最小包围圆算法设计 及实现

王立 (P1016017) 张涵初 (P1016015) 张超 (P1016005) 华北计算技术研究所

## 一、问题背景

欲在一平面区域内建立一个固定的无线信号收发中转基站,平面区域内有若干个固定的无线通信用户(可抽象为平面内一点)。各无线通信用户之间若要实现互联通信,均需要无线通信用户先与中转基站建立无线链接,再通过中转基站链接区域内任一点。那么这个无线信号中转基站应该选在哪里呢?根据直觉,应该选在中转基站射频作用距离范围的"中心"。准确地讲,也就是包围这些点的那个最小圆的圆心——该位置的好处是,中转基站与它射频作用范围内的点实现通信时,射频发射机的发射功率即功耗达到最小化(无线射频通信中,作用距离越短,射频发射机功耗越小)。于是可抽象出如下问题:给定由平面上 n 个点所组成的一个集合 P (对应于中转基站射频作用范围覆盖的区域内的通信用户),试找出 P 的最小包围圆(smallest enclosing disc ),即包含 P 中所有点并且半径最小的那个圆。可以证明,这个最小包围圆有且仅有一个。

# 二、实验内容

本实验主要完成了平面上随机点集P的生成和关于P的最小包围圆的计算。在生成平面随机点集时,通过伪随机函数rand()函数实现了在平面矩形区域、平面圆形区域以及平面环形区域内的均匀随机分布。在计算最小包围圆的过程中,使用并改进了一种比较高效的线性算法,在O(n)的时间内计算出了覆盖平面点集P的最小圆。

生成平面随机点集P时,我们将点的分布区域设置为平面矩形、圆形和扇形等,并将上述算法分别作用到不同分布区域的平面点集P,对比分析了其各自时间复杂度。

1

## 三、算法的理论描述

在我们熟悉的二维平面的线性规划问题中,在目标函数和给定的初始边界条件共同确定出最优顶点P时,若引进一张半平面 $S_1$ ,顶点P落在 $S_1$ 所包围的区域内,则当前的最优点可以保存前一次所求出的最优顶点P而不必修改。将此思路应用于最小外接圆算法:对于由平面点集P内的多个点 $p_1$ , $p_2$ ,……, $p_i$ (相当于i个初始边界条件)确定出一个最小包围圆 $C_i$ ,如果引入一张新的半平面 $S_{i+1}$ ,此半平面为以 $C_i$ 的圆心 $o_i$ 为圆心,以平面上不包含于P的一点 $p_{i+1}$ 与 $C_i$ 的圆心 $o_i$ 的距离 $|p_{i+1}o_i|$ 为半径。只要此前的最优解顶点(即唯一确定最小包围圆的几个关键顶点)能够包含于半平面 $S_{i+1}$ 中,则不必对此最优解进行修改,亦即此亦为新点集的最优解;否则,新的最优解项点必然位于这个新的半空间的边界上。其形式如图 1 所示:

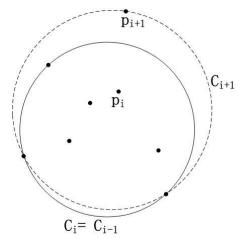


图 1——若 $p_i \in C_{i-1}$ ,则 $C_i = C_{i-1}$ ,若 $p_{i+1} \notin C_i$ ,则 $C_{i+1}$ 更新

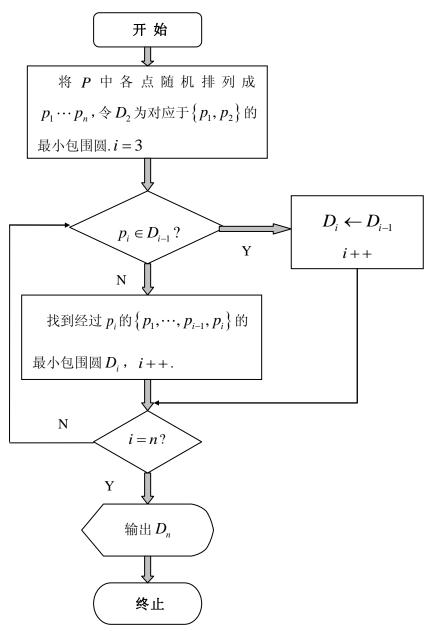
上述性质为一几何引理,它构成了本文及本次实验的理论基石,本文所讲述的算法也将围绕该引理展开。

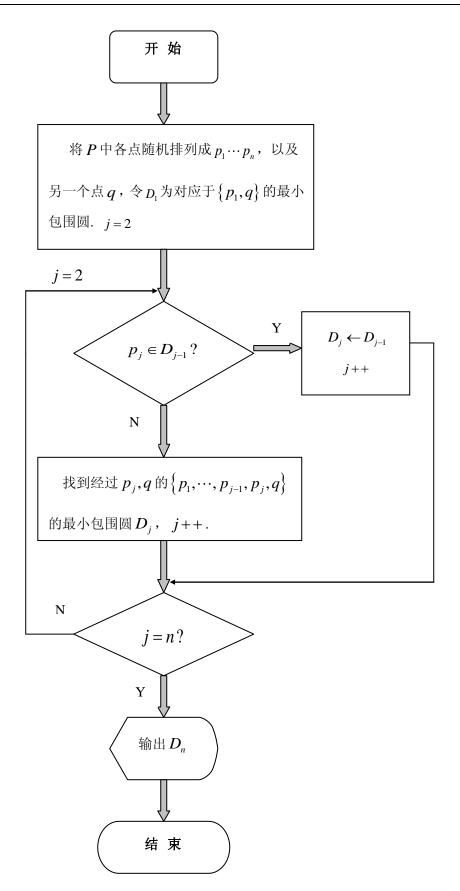
仿照线性规划的随机增量式算法,我们可以得到期望在线性时间内的完成的最小包围圆算法,将此算法命名为 MCC 算法(Minimum Circumscribed Circle)。定义圆 $C_i$ 为相对于平面点集P的最小包围圆。根据上述引理,可知当P中新引入一点 $p_i$ 时,若 $p_{i+1}$ 包含于圆 $C_i$ 内,则维护圆 $C_i$ ,作为此时P的最小包围圆,即 $C_{i+1}=C_i$ 。而此算法实现的关键在于对于 $p_{i+1}\notin C_i$ 时的处理。显然,当 $p_{i+1}\notin C_i$ ,则需要对 $C_i$ 进行更新。而且,圆 $C_{i+1}$ 必然经过 $p_{i+1}$ 。因此,此种情况下的最小包围圆是过 $p_{i+1}$ 点且覆盖点集 $P=\{p_1,\ p_2,\ \dots,\ p_i\}$ 的最小包围圆。则仿照上述处理的思路,初始化圆 $C_i$ 的修改值,令其为圆 $C_i$ ',此圆通过点 $p_1$ 和 $p_{i+1}$ ,进而逐个扫描判断点集 $\{p_2,\ p_3,\ \dots,\ p_i\}$ 。当 $p_k\in C_i$ ',则维护 $C_i$ '不变,如果存在 $p_k\notin C_i$ ',则再次修改圆 $C_i$ '的值为圆 $C_i$ ",此时圆 $C_i$ "通过点 $p_k,\ p_{i+1}$ 。接着,再依次对点集 $\{p_1,\ p_2,\ \dots,\ p_{i-1}\}$ 进行逐个扫描,判断其是否满足 $p_i\in C_i$ ",若存在 $p_i\notin C_i$ ",则 $C_i$ "即由点 $p_k,\ p_i,\ p_{i+1}$ 三点确定。

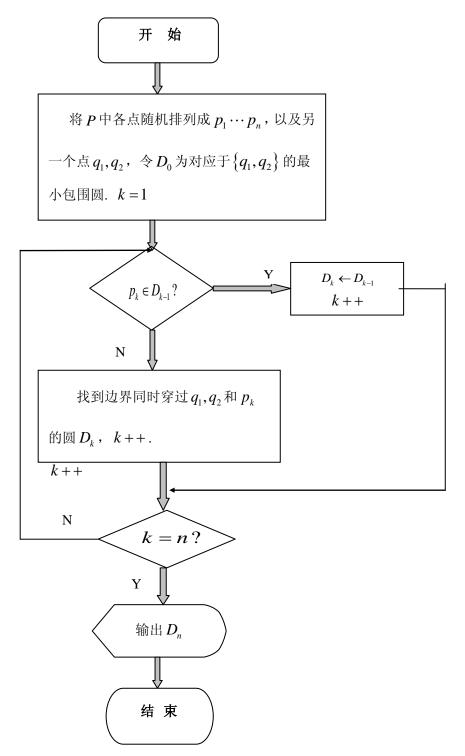
由于三点唯一地确定一个圆,故而,只需在此基础上判断其他的点是否位于此包围圆内。算法由两层递归调用,三层循环完成。即首先不停地更新 $p_l$ ,当最内层循环完成时,退出循环,转而更新 $p_k$ ;当次内层循环结束时,退出循环,更新 $p_i$ 。当i=n时,表明对所有的顶点均已处理过 ,此时的 $C_n$ 即为覆盖了给定平面上 n 个不同点的最小包围圆。算法流程图如图 2 所示。

# 四、算法的实现

根据前文算法的理论描述,设计出算法流程图如下:







用伪代码描述如下:

Function MiniDisc (P)

Input: 由平面上 n 个点组成的一个集合 $P = \{p_1, p_2, \dots, p_i\}$ 

Output: P 的最小包围圆

- 1.  $\Diamond D_2$  为对应于{  $p_1$ ,  $p_2$ }的最小包围圆
- 2. for  $i \leftarrow 3$  to n

- $3. \qquad \text{do if} \quad p_i \in \ D_{i\text{-}1}$
- 4. then  $D_i \leftarrow D_{i-1}$
- 5. else  $D_i \leftarrow MiniDiscWithPoint\{\{p_1, p_2, p_3, \dots, p_{i-1}\}, p_i\}$
- 6. return D<sub>n</sub>

Function MiniDiscWithPoint (P, q)

Input: 由平面上 n 个点构成的一个集合 P,以及另外一个点 q

Output: 在满足"边界穿过 q"的前提下, P 的最小包围圆

- 1.  $\diamondsuit D_1$  为对应于{  $p_1$ , q}的最小包围圆
- 2. for  $j \leftarrow 2$  to n
- 3. do if  $p_i \in D_{i-1}$
- 4. then  $D_i \leftarrow D_{i-1}$
- $5. \hspace{1cm} \text{else} \hspace{0.2cm} D_j \leftarrow \text{MiniDiscWith2Points} \hspace{0.1cm} \{ \{ \hspace{0.1cm} p_1 \hspace{0.1cm} , \hspace{0.1cm} p_2 \hspace{0.1cm} , \hspace{0.1cm} p_3 \ldots \ldots p_{j\text{-}1} \}, \hspace{0.1cm} p_j, \hspace{0.1cm} p_i \}$
- 6. return D<sub>n</sub>

Function MiniDiscWith2Points (P,  $q_1$ ,  $q_2$ )

Input: 由平面上 n 个点构成的一个集合 P,以及另外两个点  $q_1$ , $q_2$ 

Output: 在满足"边界穿过  $q_1$ ,  $q_2$ "的前提下, P 的最小包围圆

- 1.  $\Diamond D_0$  为对应于{  $q_1$ ,  $q_2$ }的最小包围圆
- 2. for  $k \leftarrow 1$  to n
- 3. do if  $p_k \in D_{k-1}$
- 4. then  $D_k \leftarrow D_{k-1}$
- 5. else  $D_k \leftarrow q_1$ ,  $q_2$ 和  $p_k$ 确定的圆
- 6. return D<sub>n</sub>

在算法实现过程中,使用结构体 m\_circle 维护动态维护当前最小包围圆 $C_i$ ,平面点集  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_i\}$ 则保存在点队列 m\_pointsArray 中,其数据结构如图 3 所示。CShape 类为基类,CGlPoint 类和 CGICircle 类分别为其继承类,同时也是点对象和圆对象的数据结构。多个点对象组成点队列,点队列用 C++ STL 中的 Vector 进行组织。在程序中的表示分别为点队列 m\_pointsArray 和圆对象 m\_circle。

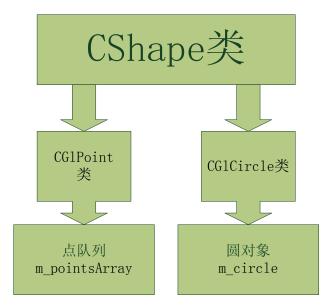


图 3——点队列和圆对象的数据结构示意图

## 五、算法分析:

### 1、时间复杂度分析

前文已提及,平面上任意一组共n个点的最小包围圆,可以再O(n)的期望运行时间内计算出来,并且为此需要的空间在最坏的情况下不会超过线性规模。现给出具体分析: 函数MiniDiscWith2Points中的每一轮迭代循环只需要常数时间,因此其运行时间为O(n); 另外,它只需要线性空间。同理,函数MiniDisc和MiniDiscWithPoint也只需要线性的空间。故需要对MiniDisc和MiniDiscWithPoint的期望运行时间进一步分析。

对于函数MiniDiscWithPoint,只要不计入其调用函数MiniDiscWith2Points的时间,其余部分需要的时间为O(n)。采用后向分析方法,假设平面点集 $P=\{p_1,\ p_2,\ \dots,\ p_i\}$ 已固定,令 $C_{i+1}$ 为覆盖点集P、其边界穿过不包含于P的点 $p_{i+1}$ 的最小圆。然后,删去P中某个点,分析在哪些情况下圆 $C_{i+1}$ 会发生变化。经过分析可知,只有当删去落于圆上的三个点之中的一个,圆 $C_{i+1}$ 才会发生变化。如图 4 所示:

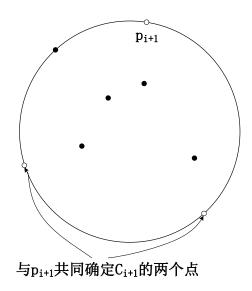


图 4——除去 $p_{i+1}$ 外,至多还有两个点的删除会导致最小包围圆缩小

当圆上的点数超过三个时,即使删掉圆上的点,圆 $C_{i+1}$ 也不会发生改变。如图所示。又因为 $p_{i+1}$ 不属于P,故平面点集P中能使 $C_{i+1}$ 缩小的点最多有两个。再正向分析,可知每新引入这两个点中的一个,当前维护的最小包围圆均会增大,每次增大都要调用一次函数MiniDiscWith2Points,能够调用函数MiniDiscWith2Points的概率为2/i,则函数MiniDiscWithPoint的期望运行时间上界为:

$$0(n) + \sum_{i=2}^{n} O(i) \cdot 2/i = O(n)$$

同理可以分析得到,函数MiniDisc的期望运行时间也是O(n)。故算法MCC的期望运行时间以O(n)为上界。

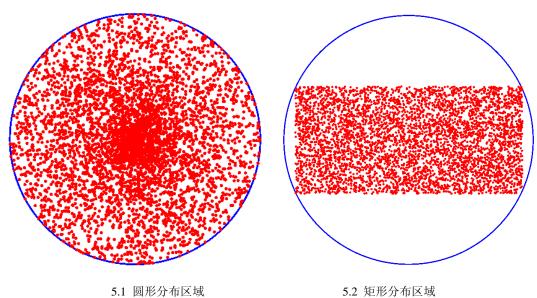
#### 2、算法实现及效率分析

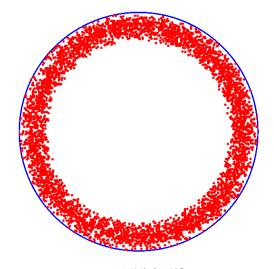
算法程序的开发环境主要包括两个方面:硬件环境和软件环境。本程序开发的硬件和软件环境如表 3:

表 3—	一开发环境软硬件配置
7X ()	

硬件环境		
CPU	Intel Core2 T8100 2.10GHz*2	
内存	2G	
硬盘	160G	
显卡	NVIDIA GeForce 9500M GS	
软件环境		
操作系统	Windows 7 Pro	
集成开发环境	Visual Studio 2008 Pro	
开发语言	C++	

我们分别选取不同形状的分布区域进行随机点生成,计算出在圆形、矩形、环形等区域 内随机分布点集的最小包围圆,并测试其计算时间,以验证其期望线性的时间复杂度。测试 结果见图 5 和表 1。





5.3 环形分布区域

图 5—5000 点随机均匀在不同区域时分布程序运行结果

表 1—不同分布区域下均匀随机分布点数生成最小包围圆所用时间(单位: ms)

分布区域点数规模	矩形分布	圆形分布	环形分布
5000	21	29	25
10000	40	46	42
50000	93	105	149
10000	191	185	257
500000	799	703	1089
1000000	1859	1573	2218

从表 1 中可以看出,对于不同的分布区域,算法效率略有不同,但各自基本服从线性递增的规律。

#### 3、平面点集分布不同时算法的效率——对期望线性时间复杂度的验证对比

由上文分析得知,算法 MCC 时间复杂度以O(n)为期望。但是,根据直观判断,在上层函数中调用下层函数的次数愈少,算法的效率就越高。前文给出的 MCC 算法复杂度分析是基于随机均匀分布。而对于不同分布的平面点集,使用 MCC 算法将可能导致算法的时间复杂度不同。验证如下:

在生成平面均匀分布随机点集P时,我们使用 VC 中的伪随机函数rand()函数,产生两组零点周围的均匀随机分布的序列,分别作为P中的点的x,y坐标。产生的矩形区域和圆形区域的点集分布如图 6 所示:

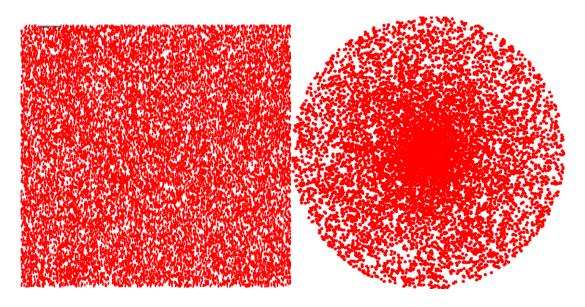


图 6—平面点集的随机均匀分布

从图中可以看出,点在所在区域分布均匀。由于高斯分布为连续性变量,不利于描述离散点的分布,我们考虑使用两个伪随机函数做差,即进行 | rand() - rand() | 运算,以生成两组随机序列,满足在 0 周围的密集化,在距离 0 较远的范围内稀疏化,将这两组序列作为一组点的x,y坐标,即可生成一种中间分布较密集,边缘分布较稀疏的类高斯分布的平面点集P′,其分布如图所示:

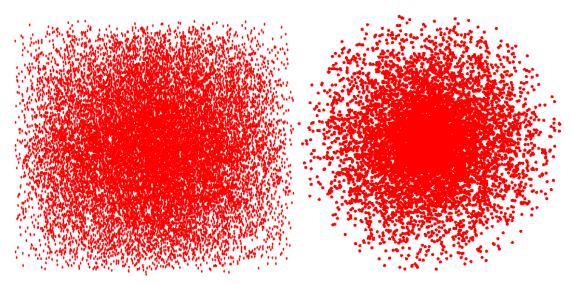


图 7—平面点集的类高斯随机分布

分布方式	点数规模(个)	矩形分布(ms)	圆形分布(ms)
类高斯分布	500000	2147	2122
	1000000	2583	3500
均匀分布	500000	799	703
	1000000	1859	1573

表 2—平面点集在不同分布形式下生成最小包围圆所用时间对比(单位: ms)

从表 2 可以看出,均匀分布下,MCC 算法运行效率较高,而对于中间密集、边沿稀疏的类高斯分布,其时间复杂度明显较高。

## 六、程序使用说明

本程序用 VS2008 开发、编译、调试完成,程序界面友好美观,使用方便,实现了本次 大作业选题的要求,算法时间复杂度较好,运算速度较快,程序吞吐量较大,可以在线性时 间内计算百万个随机生成点的最小包围圆的计算,程序使用说明如下:

## 1、随机点生成

单击菜单选项"测试->生成随机点",在弹出的对话框中填写随机点数量、随机点分布区域形状(包括矩形、圆形、环形)、分布区域的参数等,再单击"添加"按钮,即可完成随机点集生成。也可通过单击工具栏选项实现。

也可手动添加点,可点集菜单选项"操作->添加点",然后再程序窗口空白处点击鼠标, 所在位置随即产生一个点。可通过单击工具栏选项实现。

#### 2、最小包围圆计算

平面点集生成好以后,单击菜单选项"测试->计算最小包围圆",程序窗口即可显示包围 平面点集的最小包围圆。可通过单击工具栏选项实现。此时若继续添加点,最小包围圆将实 时更新。

#### 3、计时功能

平面点集生成好以后,单击菜单选项"测试->计时"计时选项即被对勾选中。再单击菜单选项"测试->计算最小包围圆",程序窗口即可显示包围平面点集的最小包围圆,随即弹出对

话框,显示运算时间。也可通过单击工具栏选项实现。

#### 4、点的选择和拖动

平面点集生成好以后,或最小包围圆计算完成后,单击"操作->选择",鼠标随即变成十字状,将鼠标移至窗口内某点,单击左键长按左键并移动鼠标,选中点随即被移动,若将圆内点移至圆外,最小包围圆随即被重新计算。

#### 5、平移,放大,缩小

单击菜单选项"操作->平移/放大/缩小",即可实现窗口的平移、放大、缩小功能。也可通过单击工具栏选项实现。

#### 6、构造演示

平面点集生成好以后,"测试->最小包围圆构造演示",随即弹出对话框,可以设置最小包围圆动态更新的时延,单击"确定",即可实现最小包围圆的动态生成过程。该过程可以很直观的观察算法实现的过程。但对于点数较多的情况,不建议使用构造演示功能。

## 七、参考文献

- 1.《计算几何——算法与应用》(第二版).M.de Beng, M.van Kreveld, M. Overmars, O.Schwarzkopf 著. 邓俊辉 译. 清华大学出版社. 2005.9;
  - 2.《计算几何——算法设计与分析》(第二版). 周培德 著. 清华大学出版社. 2005.4;
- 3. Solution methodologies for the smallest enclosing circle problem . Sheng Xu, Robert M. Freund, Jie Sun;
- Dynamic planar convex hull operations in near-logarithmic amortized time. Timothy M.
  Chan. 1999.7.