

# 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。

### 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 $p_1, p_2, \dots, p_i$ (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,新的最优解顶点必然位于这个新的半空间的边界上。其形式如图1所示:

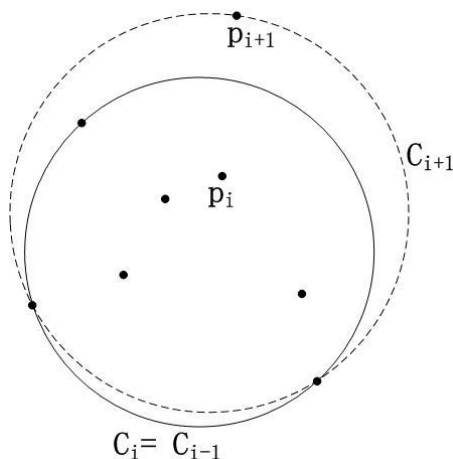


图1——若 $p_i \in C_{i-1}$ , 则 $C_i = C_{i-1}$ , 若 $p_{i+1} \notin C_i$ , 则 $C_{i+1}$ 更新

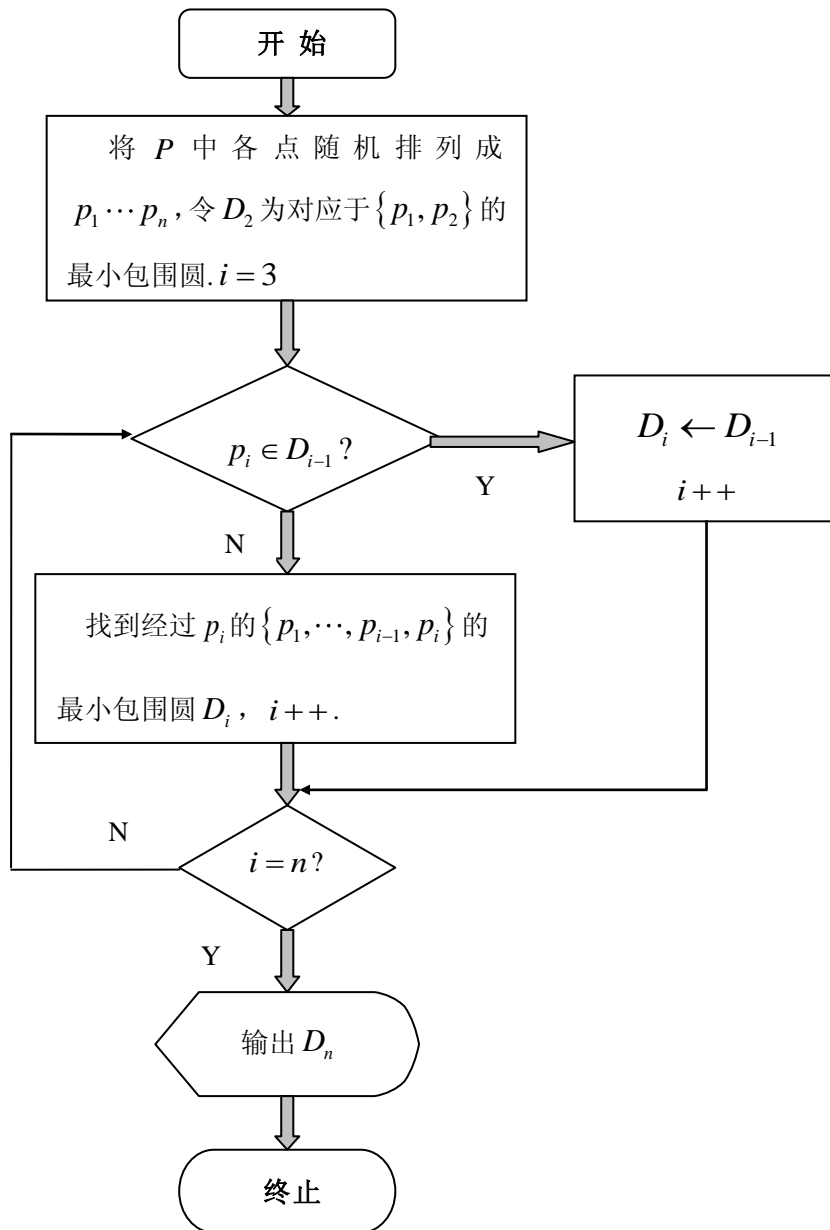
上述性质为一几何引理,它构成了本文及本次实验的理论基石,本文所讲述的算法也将围绕该引理展开。

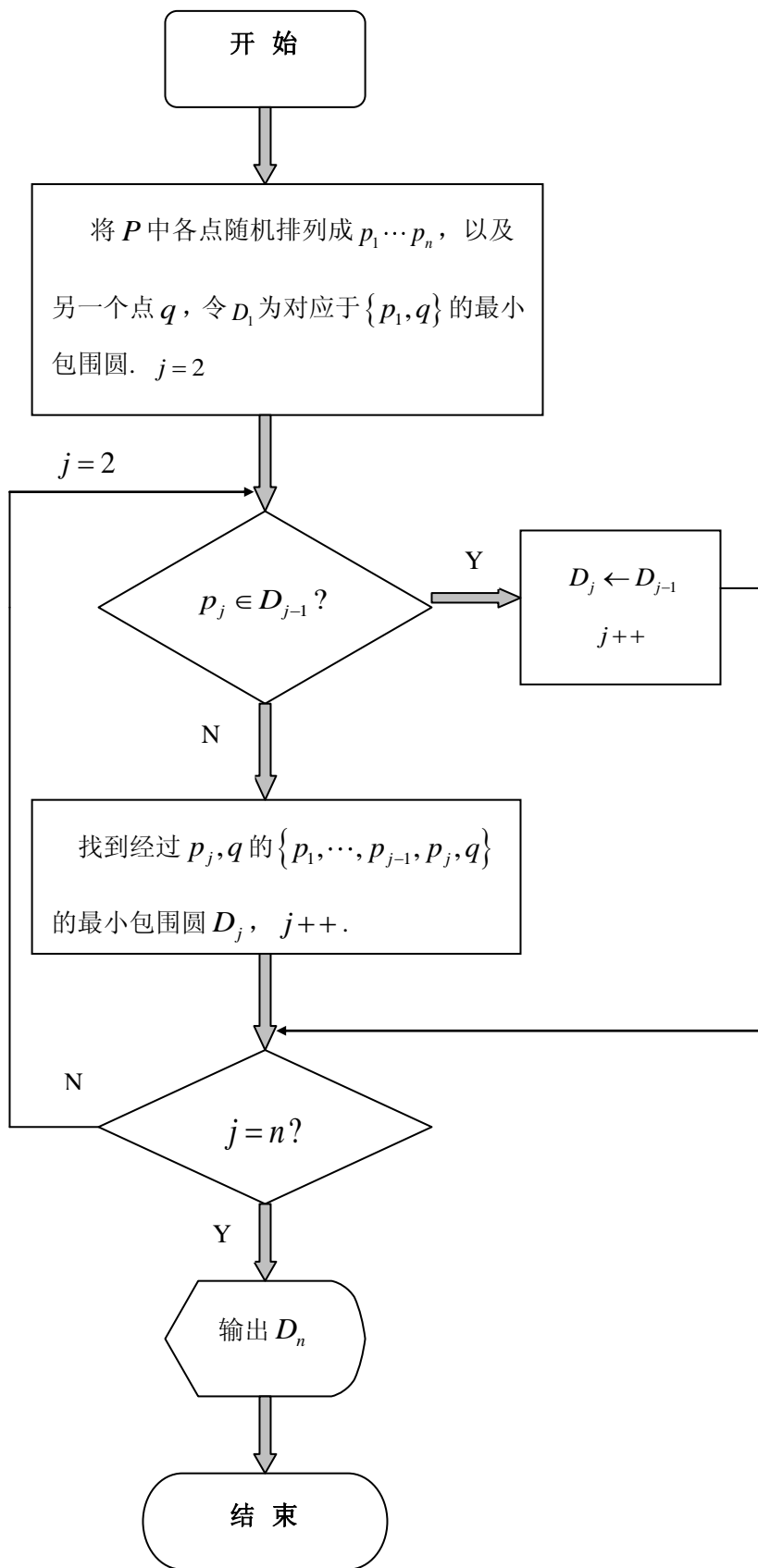
仿照线性规划的随机增量式算法,我们可以得到期望在线性时间内的完成的最小包围圆算法,将此算法命名为 MCC 算法 (Minimum Circumscribed Circle)。定义圆 $C_i$ 为相对于平面点集P的最小包围圆。根据上述引理,可知当P中新引入一点 $p_i$ 时,若 $p_{i+1}$ 包含于圆 $C_i$ 内,则维护圆 $C_i$ ,作为此时P的最小包围圆,即 $C_{i+1} = C_i$ 。而此算法实现的关键在于对于 $p_{i+1} \notin C_i$ 时的处理。显然,当 $p_{i+1} \notin C_i$ ,则需要对 $C_i$ 进行更新。而且,圆 $C_{i+1}$ 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 $p_l \in C_i''$ ,若存在 $p_l \notin C_i''$ ,则 $C_i''$ 即由点 $p_k, p_l, p_{i+1}$ 三点确定。

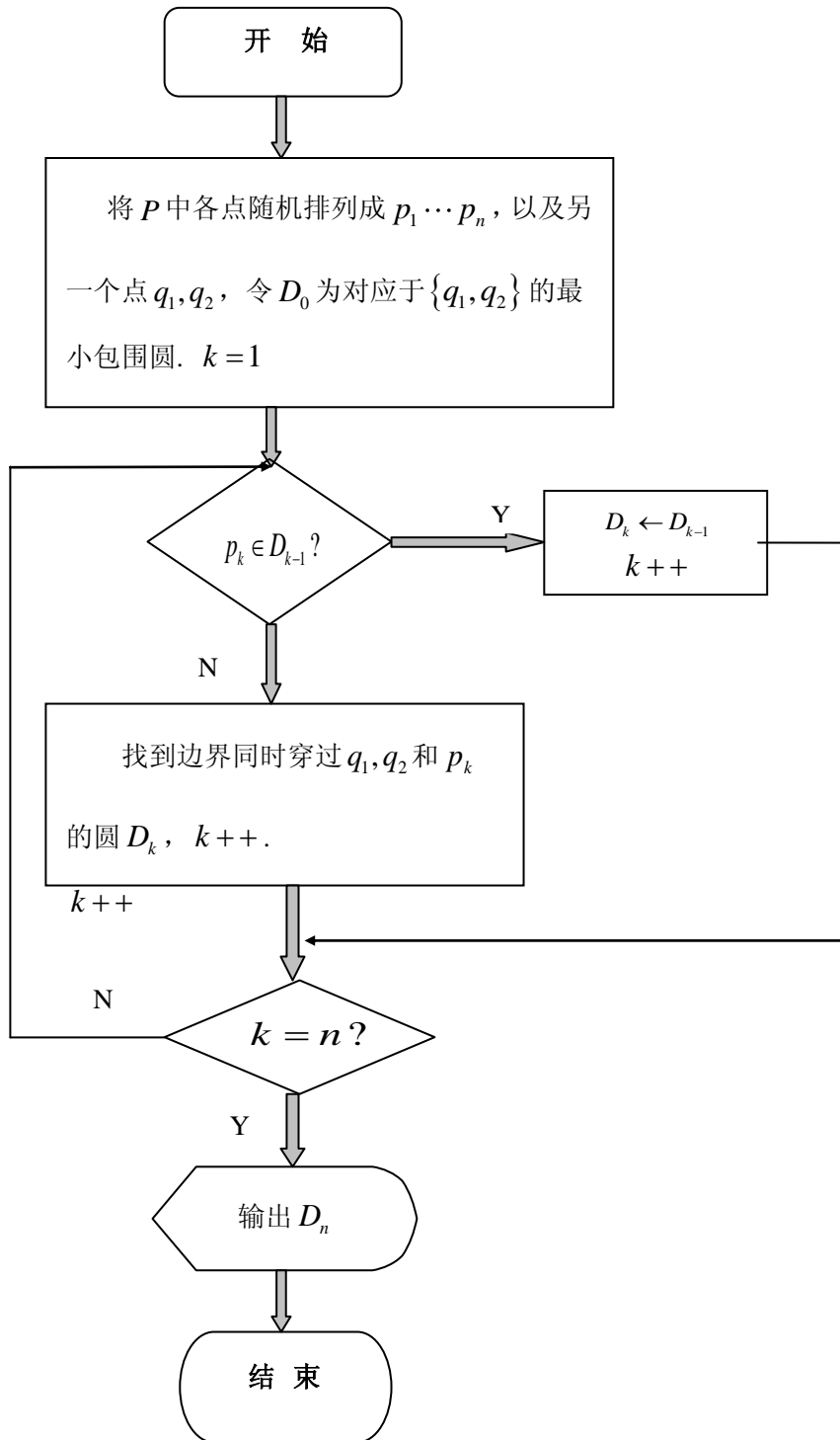
由于三点唯一地确定一个圆，故而，只需在此基础上判断其他的点是否位于此包围圆内。算法由两层递归调用，三层循环完成。即首先不停地更新 $p_l$ ，当最内层循环完成时，退出循环，转而更新 $p_k$ ；当次内层循环结束时，退出循环，更新 $p_i$ 。当 $i = n$ 时，表明对所有的顶点均已处理过，此时的 $C_n$ 即为覆盖了给定平面上  $n$  个不同点的最小包围圆。算法流程图如图 2 所示。

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

3. do if  $p_i \in D_{i-1}$
4. then  $D_i \leftarrow D_{i-1}$
5. else  $D_i \leftarrow \text{MiniDiscWithPoint}\{\{p_1, p_2, p_3, \dots, p_{i-1}\}, p_i\}$
6. return  $D_n$

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. 令  $D_1$  为对应于  $\{p_1, q\}$  的最小包围圆
2. for  $j \leftarrow 2$  to  $n$
3. do if  $p_j \in D_{j-1}$
4. then  $D_j \leftarrow D_{j-1}$
5. else  $D_j \leftarrow \text{MiniDiscWith2Points}\{\{p_1, p_2, p_3, \dots, p_{j-1}\}, p_j, p_i\}$
6. return  $D_n$

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. 令  $D_0$  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  $D_n$

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, CGIPoint 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`。

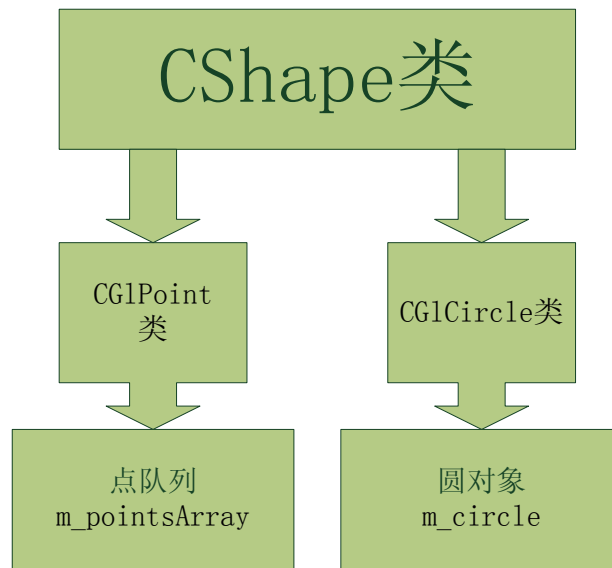


图 3——点队列和圆对象的数据结构示意图

## 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：

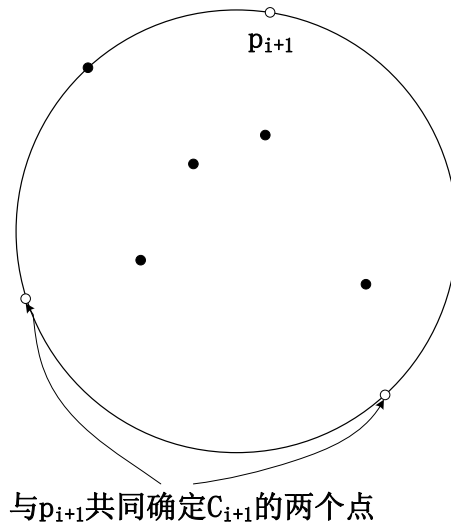


图 4——除去 $p_{i+1}$ 外，至多还有两个点的删除会导致最小包围圆缩小

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：

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

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——开发环境软硬件配置

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。

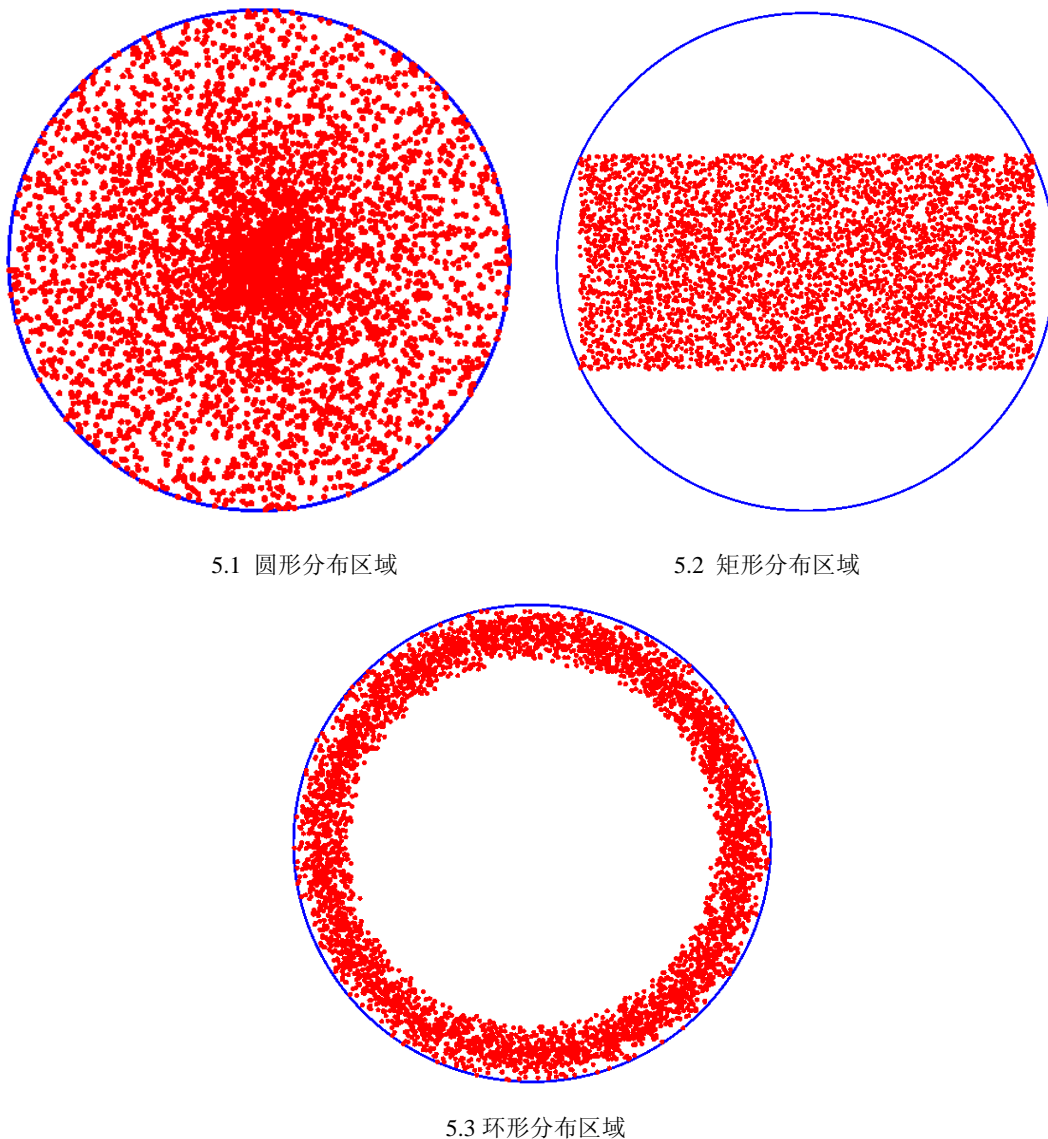


图 5—5000 点随机均匀在不同区域时分布程序运行结果

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
100000	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 $\text{rand}()$ 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：

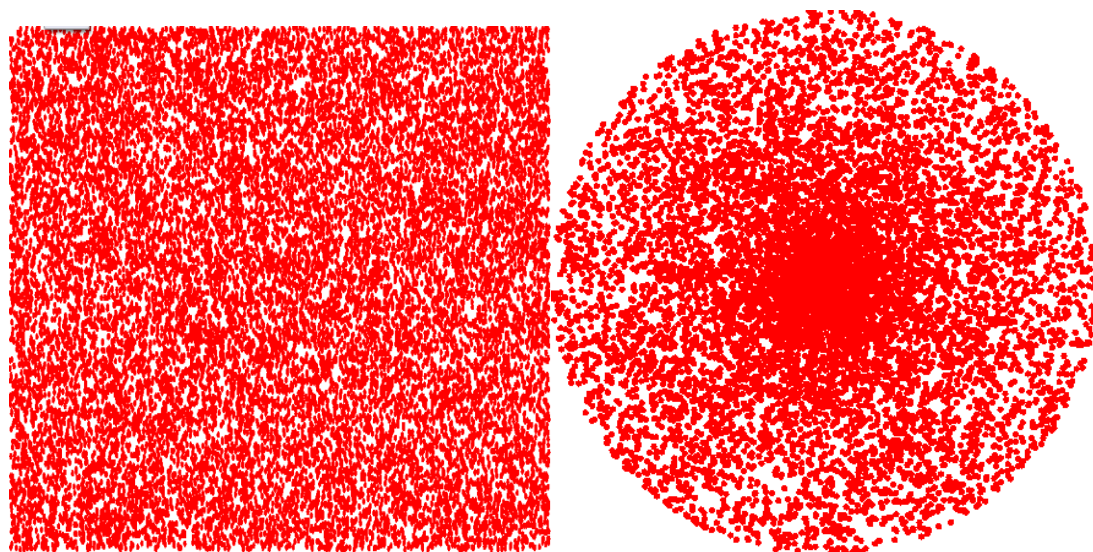


图 6—平面点集的随机均匀分布

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 $|\text{rand}() - \text{rand}()|$ 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：

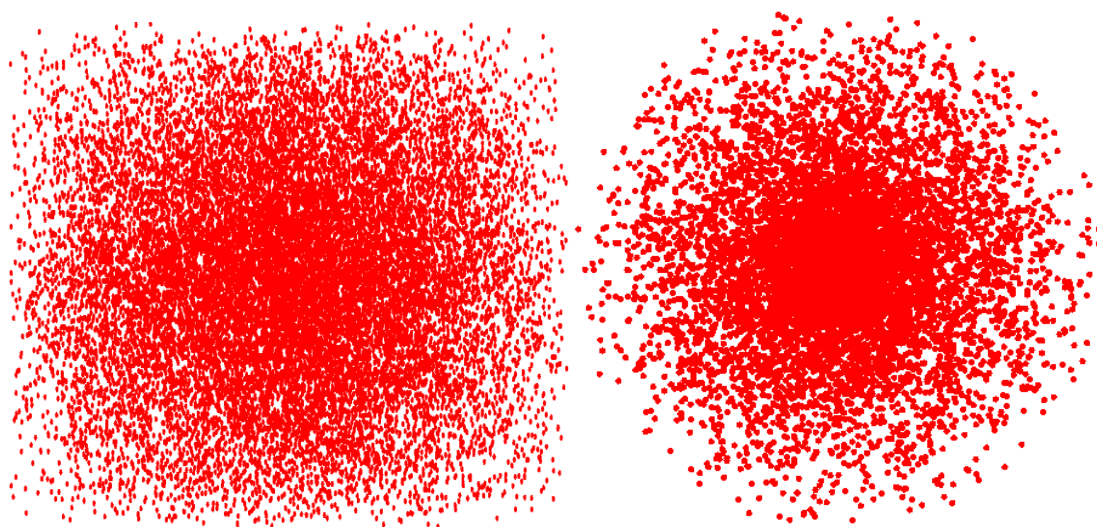


图 7—平面点集类高斯随机分布

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）

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

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;
4. Dynamic planar convex hull operations in near-logarithmic amortized time. Timothy M. Chan. 1999.7.