

学号：19S103256

姓名：文荟俨

实验一：分治算法

1. 实验目的

- (1) 掌握分治算法的设计思想与方法
- (2) 熟练使用高级编程语言实现分治算法
- (3) 通过对比简单算法以及不同的分治求解思想，理解算法复杂度

2. 实验问题

求解凸包问题。输入：平面上 n 个点的集合 Q ；输出： Q 的凸包。其中， Q 的凸包是一个凸多边形 P ， Q 的点在 P 上或 P 内。凸多边形指连接它任意两点的边都在其内部。

3. 实验步骤

(1) 蛮力法

算法 **Bruteforce(Q)**

输入：平面上 n 个点的集合 Q

输出： $CH(Q)$ ， Q 的凸包

1: For $\forall A, B, C, D \in Q$ Do
2: If D 位于 ABC 组成的三角形内(根据面积判定)
3: Then 从 Q 中删除该点
4: $A \leftarrow Q$ 中横坐标最大的点
5: $B \leftarrow Q$ 中横坐标最小的点
6: $S_L \leftarrow \{P P \in Q \text{ 且 } P \text{ 位于 } AB \text{ 直线的下方}\}$
7: $S_U \leftarrow \{P P \in Q \text{ 且 } P \text{ 位于 } AB \text{ 直线的上方}\}$
8: 对 S_L 和 S_U 分别升序排序
9: 输出 A, S_L, B , 逆序 S_U

算法主要时间消耗在第 1-3 行，对 $ABCD$ 点进行循环，复杂度为 $O(n^4)$ 。判定 D 点是否在 ABC 三角形内部，采用面积法，计算时间为常数，具体如图 1 所示。若 $S_{ABD} + S_{BCD} + S_{ADC} = S_{ABC}$ ，则 D 点位于 $\triangle ABC$ 内部，应该删除。

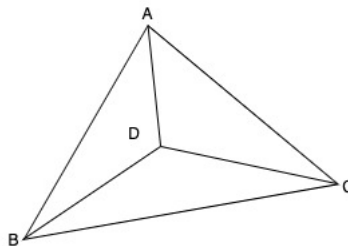


图 1 采用面积法判定内点示意图

这里可利用叉积计算三角形面积，核心代码如清单 1 所示。

清单 1 利用叉积计算三角形面积

```
float GetTriangleSquar(const point_float pt0, const point_float pt1,
const point_float pt2)
{
    point_float AB, BC;
    AB.x = pt1.x - pt0.x;
    AB.y = pt1.y - pt0.y;
    BC.x = pt2.x - pt1.x;
    BC.y = pt2.y - pt1.y;
    return fabs((AB.x * BC.y - AB.y * BC.x)) / 2.0f;
}

bool IsInTriangle(const point_float A, const point_float B, const
point_float C, const point_float D)
{
    if (A.x == -1 || B.x == -1 || C.x == -1 || D.x == -1) return false;
    float SABC, SADB, SBDC, SADC;
    SABC = GetTriangleSquar(A, B, C);
    SADB = GetTriangleSquar(A, D, B);
    SBDC = GetTriangleSquar(B, D, C);
    SADC = GetTriangleSquar(A, D, C);

    float SumSugar = SADB + SBDC + SADC;

    if ((-ABS_FLOAT_0 < (SABC - SumSugar)) && ((SABC - SumSugar) <
ABS_FLOAT_0))
    {
        return true;
    }
    else
    {
        return false;
    }
}
```

(2) Graham-Scan

算法 **Graham-Scan(Q)**

输入 : 平面上 n 个点的集合 Q

输出 : $CH(Q)$, Q 的凸包

1:	求 Q 中 y 坐标最小的点 p_0 , 若存在多个点, 则选 x 坐标最小的
2:	按照与 p_0 的极角逆时针排序其余点 $\langle p_0, p_1, \dots, p_m \rangle$,
3:	如果存在极角相同的点, 选择欧式距离更近的点在前
4:	$S.push(p_0)$, $S.push(p_1)$, $S.push(p_2)$
5:	For $i \leftarrow 3$ To m Do
6:	While $S.next_to_top()$, $S.Top()$ 和 p_i 形成非左 Do
7:	$S.Pop()$
8:	$S.push(p_i)$
9:	Return S

算法第 1 步需要线性时间，第 2 步排序需要 $O(n\log n)$ ，第 4-7 步需要线性时间，总的时间复杂度为 $O(n\log n)$ 。判定是否非左可采用叉积，如图 2 所示。给定 $A=(a, b)$, $B=(c, d)$ ，若 $ac-bd>0$ ，则 B 在 A 的左侧，反之在右侧，等于 0 时共线。



图 2 叉积判定向量非左示意图

算法扫描过程的核心代码如清单 2 所示。

清单 2 GrahamScan 核心代码

```
min_node.y = 100;
for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    if (dot[i * 2 + 1] <= min_node.y) {
        if (dot[i * 2 + 1] == min_node.y) {
            if (dot[i * 2] < min_node.x) {
                min_node.x = dot[i * 2];
                min_node.y = dot[i * 2 + 1];
            }
        }
        else {
            min_node.x = dot[i * 2];
            min_node.y = dot[i * 2 + 1];
        }
    }
}

struct node *dot_angle = (struct node *)malloc(dotnum * sizeof(struct
node));

for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    if (dot[i * 2] != min_node.x || dot[i * 2 + 1] != min_node.y) {
        //dot_angle[i].r = atan2(dot[i * 2 + 1], -dot[i * 2]);
        dot_angle[i].x = dot[i * 2];
        dot_angle[i].y = dot[i * 2 + 1];
    }
    else {
        //dot_angle[i].r = -max_num;
        dot_angle[i].x = dot[i * 2];
        dot_angle[i].y = dot[i * 2 + 1];
    }
}

sort(dot_angle, dot_angle+dotnum, compare);
stack<int> s;
s.push(0);
s.push(1);
s.push(2);
int next_to_top, top;
for (int i = 3; i < dotnum; i++) {
    Print_process(dotnum , i, 1);
```

```

        while (cross(dot_angle[next_top(s)], dot_angle[s.top()],
dot_angle[i])>=0){
            s.pop();
            if (s.size() == 1) break;
        }
        s.push(i);
    }
end = clock();
int *convex = (int *)malloc((s.size()*2) * sizeof(int));
int convex_num = 0;
while (!s.empty()) {
    convex[convex_num * 2] = dot_angle[s.top()].x;
    convex[convex_num * 2 + 1] = dot_angle[s.top()].y;
    convex_num++;
    s.pop();
}

```

(3) 分治法

算法 **Divide_and_conquer(Q)**

输入 :平面上 n 个点的集合 Q

输出 :CH(Q), Q 的凸包

- **Preprocess**:找到横坐标最大的点 A 和最小的点 B , 标记每个点是否访问, 若全部访问则算法停止。(时间复杂度为 $O(n)$);
- **Divide**:作直线 AB , 把凸包分为 S_L 和 S_U 上下两个子集, 对每个部分求得点 P_{\max} , 使得 $S_{ABP_{\max}}$ 最大。将三角形三个点和三角形内部的点标记为已访问, 删去所有三角形内部及边上的点。(时间复杂度为 $O(n)$);
- **Conquer**: 进一步依据 $\triangle ABP_{\max}$ 划分成左右两个部分, 当作 S_L 和 S_U , 分治递归、不断重复。(时间复杂度为 $2T(n/2)$)。

由 master 定理得算法总时间复杂度为 $O(n \log n)$ 。算法的原理示意图如图 3, 核心代码如清单 3。

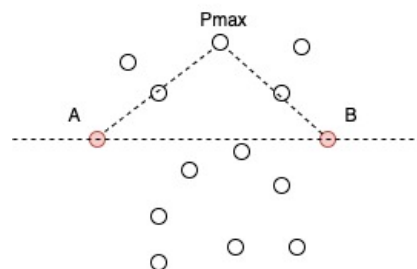


图 3 分治法原理示意图

清单 3 分治法核心代码

```

void Divide(int first, int last, vector<Point> &node, int *vst)
{
    int max_p = 0, index = -1;
    int i = first;
    if (first < last)
    {
        for (i = first + 1; i < last; i++)
        {
            int calcul = Cal_S(node[first], node[i], node[last]);
            if (calcul > max_p)

```

```

        {
            max_p = calcul;
            index = i;
        }

    }
}
else
{
    for (i - 1; i >last; i--)
    {
        int calcul = Cal_S(node[first], node[i], node[last]);
        if (calcul > max_p)
        {
            max_p = calcul;
            index = i;
        }
    }
}
if (index != -1)
{
    vst[index] = 1;
    Divide(first, index, node, vst);
    Divide(index, last, node, vst);
}
}

void divide_and_conquer(char* init_path) {
    const char *img_path;
    const char *dot_path;
    int dotnum, whether_show_img;
    map<string, string>fname;
    CParseIniFile config;
    bool flag = config.ReadConfig(init_path, fname, "4");
    if (flag) {
        dotnum = stoi(fname["dotnum"]);
        whether_show_img = stoi(fname["whether_show_img"]);
        img_path = fname["img_path"].c_str();
        dot_path = fname["dot_path"].c_str();
    }
    else {
        cout << "Loading ini 4 error!" << endl;
        return;
    }
    //load dots
    int *dot = (int *)malloc((dotnum * 2) * sizeof(int));
    if (dotnum < 3) {
        cout << "Please generate more than 3 dots." << endl;
        exit(-1);
    }
}

```

```

Load_file(dot_path, dot);
int *vst = (int *)malloc(dotnum * sizeof(int));

clock_t begin, end;
begin = clock();
vector<Point> node;
Point temp_node;
for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    vst[i] = 0;
    temp_node.x = dot[2 * i];
    temp_node.y = dot[2 * i + 1];
    node.push_back(temp_node);
}
vst[0] = 1;
vst[dotnum - 1] = 1;
sort(node.begin(), node.end(), cmp_x);
Divide(0, dotnum - 1, node, vst);
Divide(dotnum - 1, 0, node, vst);
int convex_num = 0;
for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    if (vst[i] == 1) convex_num++;
}
int *convex = (int *)malloc((convex_num * 2) * sizeof(int));
//cout << "convex_num:" << convex_num << endl;
convex_num = 0;
for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    if (vst[i] == 1) {
        convex[2 * convex_num] = node[i].x;
        convex[2 * convex_num + 1] = node[i].y;
        convex_num++;
    }
}
end = clock();
cout << "convex_num:" << convex_num << endl;
plot(dot, convex, img_path, dotnum, convex_num, whether_show_img);
free(convex);
free(dot);
cout << "Calculation time:" << end - begin << endl;
}

```

(4)绘图算法

算法 **DrawResult**(A,B, S_L , S_U)

输入：凸包算法求得的 A,B, S_L 和 S_U

输出：点阵图，通过连线将凸包连接起来，形成闭环

- 1: 对 S_L 和 S_U 分别升序排序
- 2: 可视化作图，连接 A 点和 S_L 中横坐标最小的点
- 3: 逆时针连接 S_L 中的点，顺序
- 4: 连接 B 点和 S_L 中横坐标最大的点
- 5: 连接 B 点和 S_U 中横坐标最大的点

6: 逆时针连接 S_L 中的点, 逆序

7: 连接 A 点和 S_U 中横坐标最小的点

算法的核心代码如清单 4 所示。

清单 4 绘图算法核心代码

```
Mat img = Mat::zeros(Size(100* large_size, 100* large_size), CV_8UC3);
for (int m = 0; m < 100; m++) {
    for (int n = 0; n < 100; n++) {
        drawBlock(img, m, n, large_size, large_size, wall_color);
    }
}

for (int i = 0; i < dotnum; i++) {
    drawBlock(img, dot[i * 2 + 1], dot[i * 2], large_size, large_size,
    Scalar(0, 0, 255));
}

if (convex_num > 3) {
    //连线
    if (down_node_count) {
        line(img, Point(min_node[0] * large_size + gap_temp,
min_node[1] * large_size + gap_temp), Point(down_node[0][0] * large_size
+ gap_temp, down_node[0][1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
        cout << min_node[0] << " " << min_node[1] << "," <<
down_node[0][0] << " " << down_node[0][1] << endl;
        if (down_node.size() > 1) {
            for (int i = 0; i < down_node.size() - 1; i++) {
                line(img, Point(down_node[i][0] * large_size +
gap_temp, down_node[i][1] * large_size + gap_temp), Point(down_node[i +
1][0] * large_size + gap_temp, down_node[i + 1][1] * large_size +
gap_temp), Scalar(0, 255, 0), line_size);
            }
        }
        line(img, Point(down_node[down_node.size() - 1][0] *
large_size + gap_temp, down_node[down_node.size() - 1][1] * large_size +
gap_temp), Point(max_node[0] * large_size + gap_temp, max_node[1] *
large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0), line_size);
    }
    else
        line(img, Point(min_node[0] * large_size + gap_temp,
min_node[1] * large_size + gap_temp), Point(max_node[0] * large_size +
gap_temp, max_node[1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
    if (up_node_count) {
        line(img, Point(up_node[up_node.size() - 1][0] * large_size
+ gap_temp, up_node[up_node.size() - 1][1] * large_size + gap_temp),
Point(max_node[0] * large_size + gap_temp, max_node[1] * large_size +
gap_temp), Scalar(0, 255, 0), line_size);
        if (up_node_count > 1) {
            for (int i = 0; i < up_node.size() - 1; i++) {
                line(img, Point(up_node[i][0] * large_size +
gap_temp, up_node[i][1] * large_size + gap_temp), Point(up_node[i + 1][0]
* large_size + gap_temp, up_node[i + 1][1] * large_size + gap_temp),
Scalar(0, 255, 0), line_size);
            }
        }
    }
}
```

```

        }
        line(img, Point(min_node[0] * large_size + gap_temp,
min_node[1] * large_size + gap_temp), Point(up_node[0][0] * large_size +
gap_temp, up_node[0][1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
    }

}

else {
    line(img, Point(convex[0 * 2] * large_size + gap_temp, convex[0 *
2 + 1] * large_size + gap_temp), Point(convex[1 * 2] * large_size +
gap_temp, convex[1 * 2 + 1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
    line(img, Point(convex[1 * 2] * large_size + gap_temp, convex[1 *
2 + 1] * large_size + gap_temp), Point(convex[2 * 2] * large_size +
gap_temp, convex[2 * 2 + 1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
    line(img, Point(convex[2 * 2] * large_size + gap_temp, convex[2 *
2 + 1] * large_size + gap_temp), Point(convex[0 * 2] * large_size +
gap_temp, convex[0 * 2 + 1] * large_size + gap_temp), Scalar(0, 255, 0),
line_size);
}
imwrite(path, img);

```

4. 实验结果与分析

(1) 实验参数配置

本实验将 exe 程序和 config 配置文件抽离开来，能够实现较好的交互，对配置文件的说明如清单 5 所示。我们可以在 method 处选择功能，分别有生成数据集、暴力求解、Graham Scan、分治法和 Opencv 库 4 个功能，具体的参数可以在相应功能区下面配置。

清单 5 config.ini 文件

```

[method]
; 0: generate node
; 1: bruteforce
; 2: Graham scan
; 3: opencv
; 4: divide-and-conquer
method = 3

[0]
;生成随机点
dotnum=6000
dot_path = L:/why_workspace/cpl/txt/dot6000.txt

[1]
;读入随机点
dotnum=300
dot_path = L:/why_workspace/cpl/txt/dot300.txt

;是否可视化凸包
whether_show_img = 1

```



```

;仅在 whether_show_img = 1 时有效
img_path = L:/why_workspace/cpl/txt/test.jpg

[2]
;读入随机点
dotnum=4000
dot_path = L:/why_workspace/cpl/txt/dot4000.txt
;是否可视化凸包
whether_show_img = 1
;仅在 whether_show_img = 1 时有效
img_path = L:/why_workspace/cpl/txt/test2.jpg

[3]
;读入随机点
dotnum=100
dot_path = L:/why_workspace/cpl/txt/dot100.txt
;是否可视化凸包
whether_show_img = 1
;仅在 whether_show_img = 1 时有效
img_path = L:/why_workspace/cpl/txt/test3.jpg

[4]
;读入随机点
dotnum=4000
dot_path = L:/why_workspace/cpl/txt/dot4000.txt
;是否可视化凸包
whether_show_img = 1
;仅在 whether_show_img = 1 时有效
img_path = L:/why_workspace/cpl/txt/test4.jpg

```

(2) 结果可视化展示

当节点个数取 300 时，用暴力求解法、grahamscan、分治法和 opencv convexHull 库分别得到如图 4 的 10 个凸包，四者结果相同，算法实现正确。进一步将其可视化展示验证，得到图 5 所示结果，算法正确。

```

The progeress:0.99/1.00
convex_num:10
<0,79> <4,98> <34,99> <68,98> <85,97> <99,85> <99,1> <68,0> <3,0> <0,34>
Saved img result successfully.
Calculation time:5721

```

图 4-a 暴力求解结果(计算时间以 ms 为单位，下同)

```

The progeress:1.00/1.00
convex_num:10
<0,79> <4,98> <34,99> <68,98> <85,97> <99,85> <99,1> <68,0> <3,0> <0,34>
Saved img result successfully.
Calculation time:12

```

图 4-b GrahamScan 结果

```
convex_num:10
<0,34> <0,79> <4,98> <34,99> <68,98> <85,97> <99,85> <99,1> <68,0> <3,0>
Saved img result successfully.
Calculation time:0
```

图 4-c 分治法结果

```
convex_num:10
<0,34> <0,79> <4,98> <34,99> <68,98> <85,97> <99,85> <99,1> <68,0> <3,0>
Saved img result successfully.
Calculation time:0
```

图 4-d Opencv 验证结果

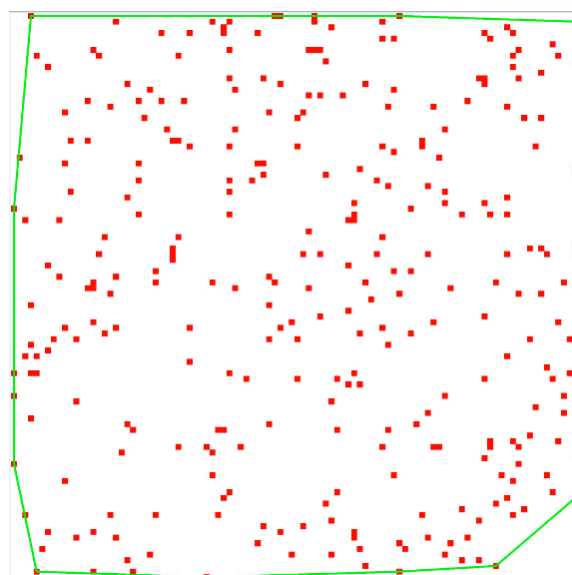


图 5 上述结果可视化展示

(3) 性能对比

为保证结果准确性,我们进行了 10 次数据集生成,分别进行了实验,取平均值,得到了图 6 所示结果。由于暴力求解法速度过慢,该方法仅展示了数据量从 100-1000 时的实验结果。

(4) 总结

在数据量较小时,分治法、Graham Scan 和暴力求解法差距不明显,但当数据量上去过后,特别是大于 1000 个点时,分治法具有显著的优势,Graham Scan 速度有所增加,但可以接受,而暴力求解法的时间则随数据量呈指数增长。经过验证,本实验实现的分治法具有和 Opencv `convexHull` 库几乎一样的速度,可以推测官方的库也是采用的类似的分治法。

5. 实验心得

这次实验遇到的坑挺多的,首先是判断三角形内点,最开始我是参考的老师给的判断直线方向,计算 g 值相乘 >0 来判定是否处于三角形内部,结果总是有小问题,主要是因为 Opencv 的坐标轴是 y 轴向下的,导致很难想明白。后来采用了面积法,方便了很多。其次就是计算 graham scan 算法的非左方向,我自己写了一个算法,结果总是考虑不周全一些特殊情况,后来采用了叉积计算,

简便了很多。再就是对极角排序时，没有考虑到极角相同的点，对于这种情况，应该根据欧氏距离排序，把离得近的放在前。最后是对初始点的选取，通常是选取 y 轴最小的点作为起始点，但是假设存在多个最小的 y 值时，如果选取到的 y 值位于中间，不是这些点中 x 值最小或最大的，那么最后的凸包就会存在冗余，多了起始点。而事实上，起始点是处于两个点之间的，可以被另外 2 个极点线性表达。

总的来说，实验一写的很痛苦，花了不少时间，但是写完过后还是挺有成就感的，特别是发现自己实现的分治法具有和 Opencv 的库几乎一样的效率。

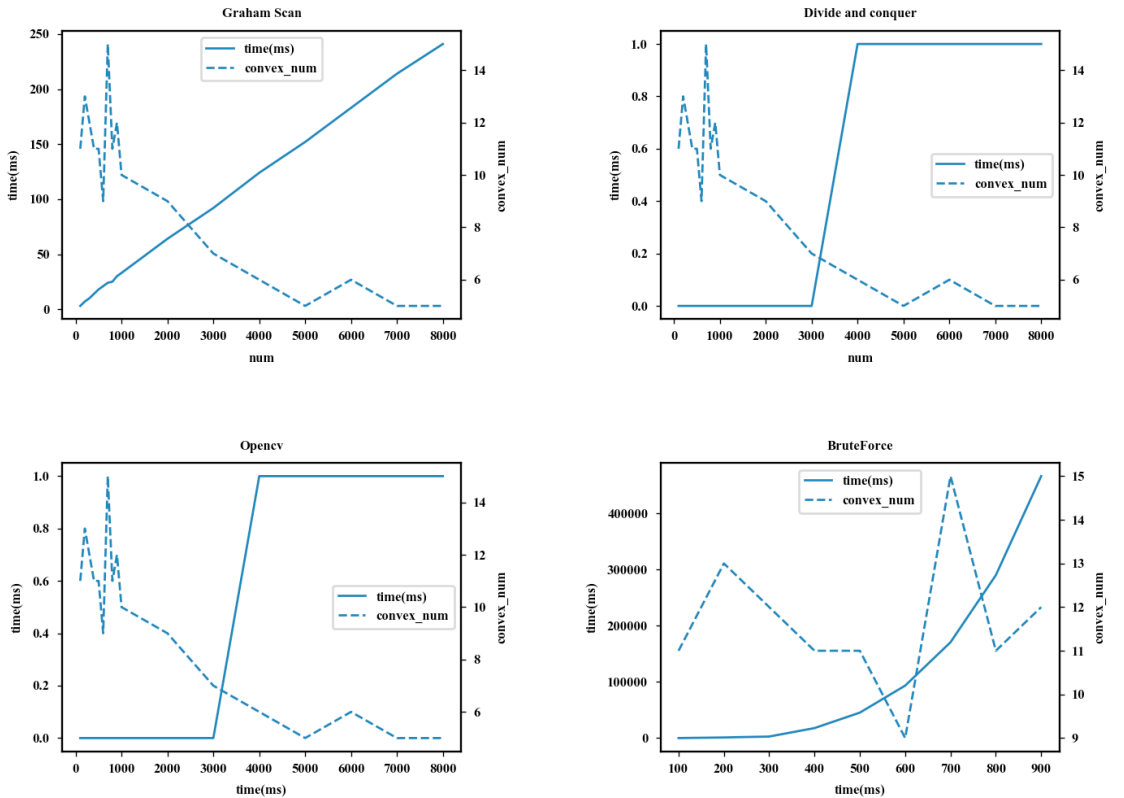


图 6 各方法性能对比