一. 本周工作总结

- 1. 本周的主要工作分配在 Delaunay 三角网格自编程、论文阅读以及探究迭代 voronoi 算法的可行性,同时还复习了数据结构。
- 2. 首先是 Delaunay 三角网,承接上周,本周已经彻底完成实现了代码的编写,并基本实现了与 python 集成 Delaunay 函数完全相同的功能,下面由我来进行介绍:

该代码编写的思路基于三角网格生长算法,即依次按照 x 坐标升序遍历所有点然后每个点单独生成三角形的过程。

首先我们需要构建一个超级三角形,使得所有点都要包括在该三角形中。我的思路是先构造一个圆,其包含了所有点集,然后求这个圆的外接等边三角形。关于圆心的选取我是取得为((x_max-x_min)/2+x_min,(y_max-y_min)/2+y_min), 本来半径我是想取 x 轴方向的跨度与 y 轴方向跨度中的较大的一个, 但是由于我的圆心选择问题, 我怕存在偏心现象即如下图右上角点所示:

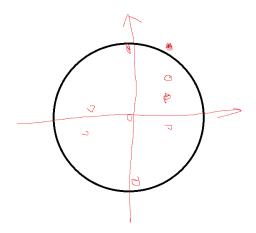


Fig1. 偏心现象

所以我们还应该将半径取得更大一点,大到足以包含这些极端偏离分布的点,所以我最终取得半径为:

这样足以囊括所有情况。然后三角形的三个顶点坐标,我利用的是等边三角 形五心合一的性质很方便的就算出来了。

接下来,我们需要考虑最复杂的一段,就是数据结构表示。我考虑的方面是,我们将所有待生成点按照 x 轴坐标顺序排序,用二维数组表示其坐标值,然后将超级三角形三点插入到数组的最前面,构成完整的数据数组。对于三角形边的表示是最为复杂,因为涉及到 AB=BA,很容易表示重复。我突然间想到了 python 中的特殊数据类型——集合,因为在集合中即使我们输入{1,0}其最终也会按照{0,1}进行排序,方便了后续的去重。而对于整个边集来说,由于 set 和 turple 两种数据类型不容易对其进行 remove 和 insert。因此我采用了列表(list)的数据类型,最终复合构建了 list(set)模型方便后续进行操作。至于三角形表示,我也使用了 list(set)模型,其中每个 set 用其顶点在数据数组中的位置来表示。以上过程便是我们完成数据结构抽象的过程。

下面是基本算法的原理,首先我们从左到右遍历采样点,对于大的超级三角形,我们先将三点与第一个采样点连线,构成了三个小的三角形

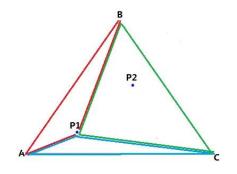


Fig2. 三角网络初生成

然后我们开始引入第二个采样点,我们的基本思路是判断该采样点与现有三

角形的位置关系,即在三角形外接圆外或者是三角形外接圆内。我们先将所有的三角形存储在一个名为:

temp tri table

的临时三角形列表。下面我们考虑第二个点与此时存在的所有三角形的外接 圆的位置关系。

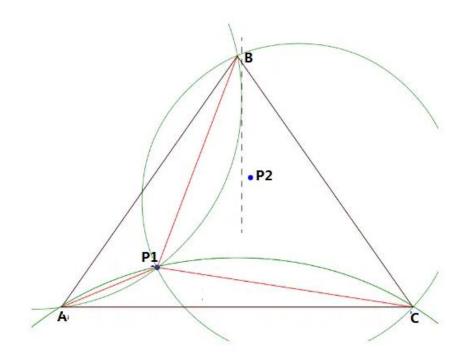


Fig3. 判断过程

如果在三角形外接圆内的话,则由 Delaunay 三角网的空圆特性,该三角形不符合要求得删去,因为我们是 for 循环遍历临时三角形列表,此时我们要将删去的三角形的索引存放在如下所示的索引列表

idx_table

同时该类型三角形我们需要进行拆分成边的操作,将边存放在下列边集:

temp edge

实现代码我调用了 itertools 模块里的 combination 函数,实现过程如下:

```
# 生成所有包含两个元素的组合,并将每个组合转换成元组并加入新集合中
new_set = set()
for combo in combinations(temp_tri_table[i], 2):
    new_set.add(tuple(combo))
```

```
print(new_set)
new_list = [set(t) for t in new_set]
print(new_list)
temp_edge.extend(new_list)
```

由于 set 不太适合做变换,我们现将 set 转换为 turple,然后再转回 set。 分解为边后,我们需要将这些边与现在正在判断的三角形构成新的三角形, 然后将这些新的三角形存储在 temp_tri_table 中,等待其与下一个点的关系 判断。实现代码如下:

```
"""删除不符合要求的临时三角形"""

temp_tri_table_remove = [temp_tri_table[t] for t in idx_table]

set1 = set(frozenset(i) for i in temp_tri_table)

set2 = set(frozenset(i) for i in temp_tri_table_remove)

result = [set(i) for i in set1.difference(set2)] #对两个集合求差集

temp_tri_table = result

"""将临时边集与新点重新构成三角形,并更新到临时三角形列表里"""

new_temp_tri = [{idx_point, *d} for d in temp_edge]

temp_tri_table.extend(new_temp_tri)
```

如果在三角形外接圆外部,此时会分为两种情况,如果在外接圆的右侧,则无论后面的点再怎么出现,一定都在该三角形外接圆的右侧,故此三角形一定是 Delaunay 三角形,后续的操作我们无须对其进行判断。我们构建了一个名为:

delaunay tri table

的表,将该类三角形存储在里面,并且记录位置与 idx_table,待后续删除,但要注意的是,此时我们不需要拆分该类三角形为边,不需将边存放在 temp_edge 中。

如果不在外接圆的右侧,则该三角形待定,不要对其进行下次的操作。等待下一个采样点的判断,重复上述过程。

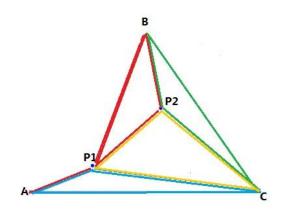
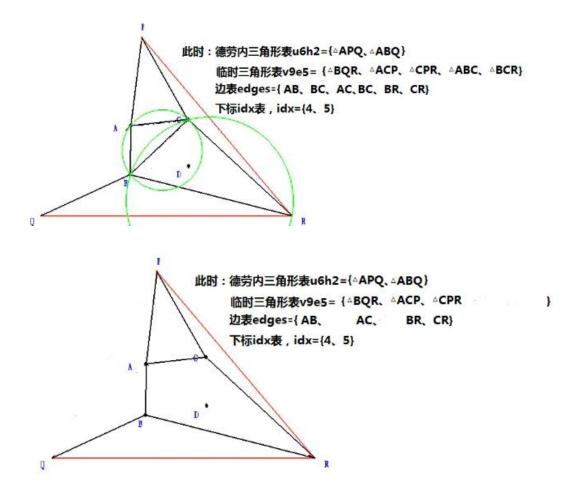


Fig4. 第二个点引入后的最终临时三角形组成

再删除边的时候还存在一种特殊情况,如果非 Delaunay 三角形类的三角形需要删除为边,然后重连为三角形。如果此时有两个三角形或者多个,他们俩共边,此时我们的边集里一定有两个相同的元素。如果我们只是单一地去重,后续生成的三角网络一定会有三家角形交叉,因此对于此类的边,我们需要将两者都删除,这样才能后续继续生成不交叉的三角形。



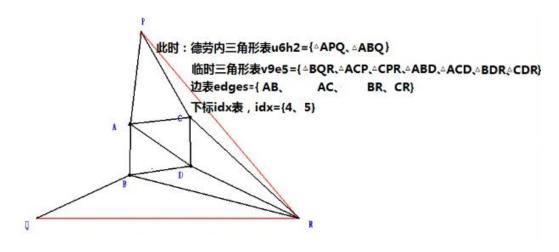


Fig 5,6,7 相邻三角删边重构样例

代码实现如下:

```
"""对边集完全去重,只要元素重复立刻删除!!"""

unique_data = []

for d in temp_edge:
    if d not in unique_data:
        unique_data.append(d)
    else:
        unique_data.remove(d)

temp_edge = unique_data
```

当这个点遍历结束后,我们清空 temp_edge 与 idx_table,然后等待下一轮的插入。我们按照以上过程完成所有采样点的遍历即可。

当完成所有点的遍历后,我们会剩下 delaunay_tri_table 与 temp_tri_table,我们将二者组合起来,即得到了符合 delaunay 三角要求的集合。由于我们的超级三角形的点是我们自己加上的,所以我们还需要三角形集合中,包含顶点的三角形都删除,这样最终留下的就是采样点自己构成的 delaunay 三角剖分三角形合集。然后我们使用 triplot 函数画出 delaunay 三角网络,下面是展示效果:

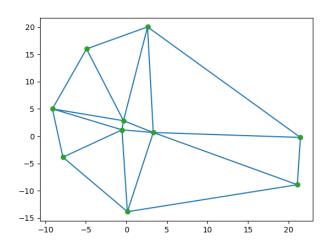


Fig8. 十个随机点的 delaunay 三角剖分图

然后我将我自己生成的随机点的剖分与 python 中集成的 Delaunay 函数的剖分效果做了比较,结果也是完全一样:

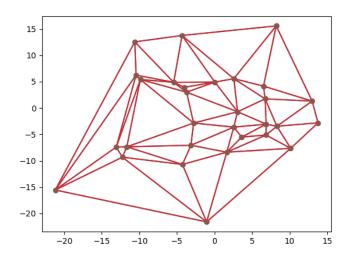


Fig9. 三十个随机点的 delaunay 剖分,二者完全重合 至此我便完成了所有的三角剖分工作。

完整代码实现如下:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math
from itertools import combinations
from scipy.spatial import Delaunay
```

```
points = np.random.randn(30,2)*10
print("排序前的坐标", '\n', points)
index sorted = np.argsort(points[:,0])
points sorted = points[index sorted]
print("排序后的坐标",'\n',points sorted)
xc = x min + (x max-x min)/2
yc = y_min + (y_max-y_min)/2
r = max(abs((x max-x min)/2), abs((y max-y min)/2)) + (x max-x min) #
super vertice = np.zeros([3,2])
A,B,C = calc incenter(xc, yc, r)
print(A,B,C)
super vertice[2,:] = C
print(super vertice)
final array = np.insert(points sorted, 0, super vertice, axis=0)
```

```
print(final array)
print(final array.dtype)
delaunay_tri_table = [] #记录完整的符合要求的 delaunay 三角形索引坐标
temp tri table = [] #临时三角形列表
temp edge = [] #需要删除的边表
idx_table = [] #需要删除的三角形列表对应的索引位置
      temp_tri_table.append(set([0,2,idx point])) #同时这里也符合整体的
      temp tri table.append(set([2,1,idx point]))
```

```
vertices per tri = final array[list(temp tri idx)]
      delaunay tri table.append(temp tri table[i]) #添加
```

```
temp tri table.append(s)
   temp tri list.append(list(s))
print(temp tri array)
```

```
temp_tri_array[temp_tri_array < 3] = 0

#构造布尔数组,记录每行是否都大于零
positive_rows = np.all(temp_tri_array > 0, axis=1)

#使用布尔索引提取符合条件的行
result = temp_tri_array[positive_rows]

"""绘图"""

#使用 sicpy 中集成好的 delaunay 函数进行绘图并相互比较
tri = Delaunay(points_sorted)
plt.triplot(points_sorted[:,0], points_sorted[:,1], tri.simplices)
plt.plot(points_sorted[:,0], points_sorted[:,1], '*')

#plt.show()
#以下是使用自己的结果进行绘制比较
plt.triplot(final_array[:,0], final_array[:,1], result)
plt.plot(points_sorted[:,0], points_sorted[:,1], 'o')
plt.show()
print("hello world")
print(temp_tri_table)
```