

计算物理 A——Homework 17

何金铭 PB21020660

1 题目描述

进行单中心 DLA 模型的模拟 (可以用圆形边界, 也可以用正方形边界), 并用两种方法计算模拟得到的 DLA 图形的分形维数, 求分形维数时需要作出双对数图。

注: 由于在第 11 次作业中已经对 DLA 模型做过一些讨论, 在这里会参考一部分第 11 次作业中的内容。

2 理论分析

2.1 DLA

格点 DLA 的模拟规则是, 取一个 2 维的方形点阵, 在点阵中央原点处放置一个粒子作为生长的种子, 然后从距原点足够远的圆周界处释放一个粒子, 让它作 Brown 运动或随机行走, 其结果是: 该粒子走到种子的最近邻位置与种子相碰, 这时让粒子粘结到种子上不再运动; 或者粒子走到大于起始圆的更远处 (如 2-3 倍的半径处) 或干脆走到点阵边界, 这时认为粒子走了一条无用的轨迹, 取消该粒子, 把它重新放回原点。因此, 那些有用的粒子与种子相粘结后形成不断生长的聚集集团。

2.2 分形维数的计算

表述分形图案的主要方法就是研究它的分形维数。其中对于 DLA 模型和 DBM 模型, 最常用的方法就是 SandBox 法。

2.2.1 SandBox

Sandbox 法是将一系列尺寸 r 不断增大的方框 (也可以是圆) 覆盖到分形图形 (如 DLA 图形) 上, 计数不同方框 (或圆) 中像素数 N (即以像素为测量单元), 在 $\log N \sim \log r$ 图上如有直线部分, 则在此范围内存在: $N \sim r^D$, 直线部分的斜率即分形维数 D 。Sandbox 法也可以应用于一维和三维空间或更高维空间中的分形。

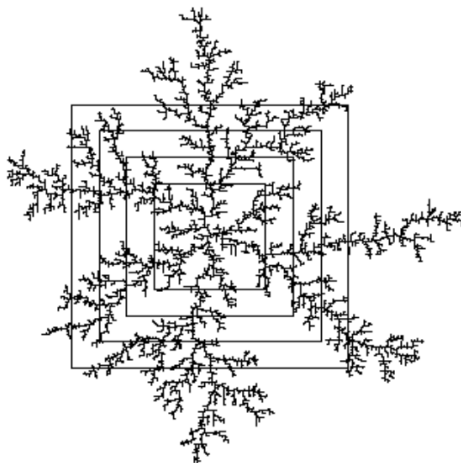


图 1: SandBox 法示意图

在处理 $\log N \sim \log R$ 图像的时候, 我们需要给出其直线部分的斜率。其中做了近似分析, 遍历整条曲线, 当其斜率变化 $\Delta = \frac{|N_k - N_{k-1}|}{N_{k-1}}$ 达到阈值 $THRUSTER$ 之后, 就认为不再是直线。

2.3 回转半径法

对于 DLA 模型, 其分形中心已知, 回转半径 R_g 的定义是:

$$R_g^2 = \frac{\sum r_i^2}{N} \quad (i = 1, 2, 3 \dots N) \quad (1)$$

其中 r_i 是像素 i 至分形中心的距离, i 遍及所有像素。

做出其 $\ln N \sim \ln R_g$ 图, 如果有直线的部分, 则此部分的斜率就是分形维数 D 。

同上, 在处理 $\log N \sim \log R$ 图像的时候, 我们需要给出其直线部分的斜率。其中做了近似分析, 遍历整条曲线, 当其斜率变化 $\Delta = \frac{|N_k - N_{k-1}|}{N_{k-1}}$ 达到阈值 $THRUSTER$ 之后, 就认为不再是直线。

3 算法模拟

由于在第 11 次作业中有对各种格点大小规格的讨论, 这里就采用一种固定的大小与模拟点数。

3.1 DLA

由于直接按理论分析中的规则模拟, 则计算量将会过大。这里给出一种快速的算法。

注: 以下讨论的内容都是在 10000×10000 的格点中讨论的。且取模拟 DLA 的总点数为 50000 个点,

3.1.1 一些算法的假设与大致思路

1. 设初始时的中心集团大小为 $k \times k$ 的正方形 (k 为一个的小量)
2. 设粒子出发的起始圆周半径为 $R_0 = \sqrt{2} \cdot k + \alpha$ (α 为一个不大的数), 每次随机于圆上取一个点, 此操作等价于一个从远处来的随机游走的粒子。
3. 若粒子碰到了集团, 则成为集团的一个部分; 若粒子运动到了 $ALPHA \cdot R_n$ 以外, 则舍弃该粒子, 重新开始。(其中 $ALPHA$ 为逃逸半径系数)
4. 当集团于第 n 次触碰到了边界则记此半径为 R_n , 并取 $R_{n+1} = R_n + \alpha$
5. 重复多次操作即可生成。

3.2 Sandbox 法

1. 取生长中心为原点, 画出一系列的以原点为中心的同心正方形, 每次取的正方形边长为 $1, 2, 3, \dots$ 。
2. 遍历每个正方形中的点, 判断其占有状态, 记录正方形中的占有数 N 。
3. 将半径 r 和数目 N 写入文件中。

3.3 回转半径法

1. 取生长中心为原点,画出一系列的以原点为中心的同心正方形,每次取的正方形边长为 $1, 2, 3, \dots$ 。
2. 遍历每个正方形中的点,判断其是否位于以原点为圆心,半径为 $1, 2, 3, \dots$ 的圆内,记录圆中的占有数 N 。
3. 将半径 r 和数目 N 写入文件中。

4 程序说明

4.1 主要程序

注:助教检查的时候可以手动修改各种参数与输出的文件路径。

dla.c 生成 DLA 模型的代码以及 SandBox 计数法代码

dla_visual.py 用于可视化作图 DLA 模型**仅为作图程序, 助教无须检查**

sandbox.py 用于处理 SandBox 法得到的数据的代码**仅为作图程序, 助教无须检查**

r.py 用于处理回转半径法得到的数据的代码**仅为作图程序, 助教无须检查**

4.2 程序结果

dla.exe 生成 DLA 模型的代码以及 SandBox 计数法与回转半径计数法代码

float rn() 随机生成一个随机数 $\xi \in [0, 1]$ 并返回

double pow_2(long cor, double index) 一个整数型的乘幂函数

int check(int **dot, int x, int y) 一个判断数组 dot 中是否被占有的函数

void sandbox(int **dot, int *sandbox_r, int *sandbox_n) sandbox 计数法

void radius(int **dot, int *radius_r, int *radius_n) 回转半径计数法

./data 文件夹路径, 里面存放了各种与 DLA 模型有关的数据。

dla.csv 里面有生成的 DLA 模型的占有位置的原始数据, 其中第一列为 x 轴坐标, 第二列为 y 轴坐标。

dla_sand.csv 里面有 Sandbox 计数法 ($\text{thruster}=0.01$) 得到的数据, 第一列为正方形的边长 r , 第二列为正方形中的点数

dla_r.csv 里面有回转半径法 ($\text{thruster}=0.01$) 得到的数据, 第一列为回转半径 R_g , 第二列为正方形中的点数

dla_sand_all.csv 里面有 Sandbox 计数法 ($\text{thruster}=10^{-5}$) 得到的数据, 第一列为正方形的边长 r , 第二列为正方形中的点数

dla_r_all.csv 里面有回转半径法 ($\text{thruster}=10^{-5}$) 得到的数据, 第一列为回转半径 R_g , 第二列为正方形中的点数

./pic 文件夹路径, 里面存放了各种与 DLA 模型有关的图片, 具体对照报告中的图片即可。

4.3 其他说明

1. 数据都写于 CSV 文件中
2. 其中 Python 程序用到的库有:

- matplotlib.pyplot : 用于作图
- numpy : 用于数据处理

5 结果分析

以下结果均为 10000×10000 的正方形边界, 且模拟点数均为 50000 个点。

5.1 DLA 图像的模拟

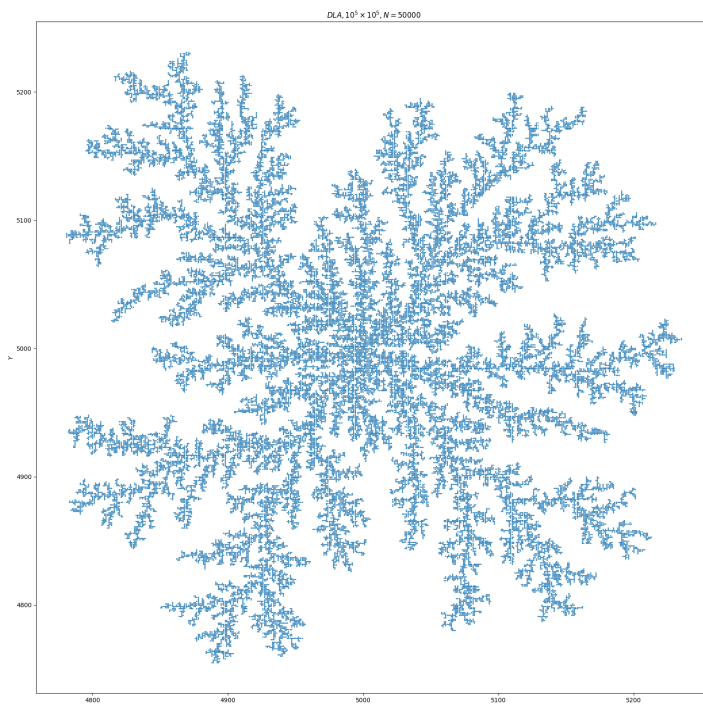


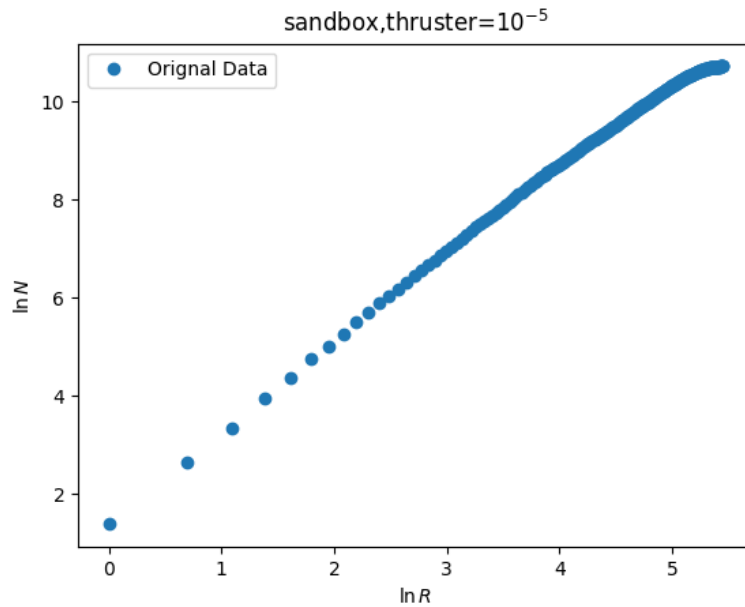
图 2: DLA 模拟图 ($10^4 \times 10^4$, $N = 5 \times 10^4$)

发现得到的 DLA 模拟图比较合理。

5.2 Sandbox 计数法结果

5.2.1 调整阈值 THRUSTER 为 0.00001

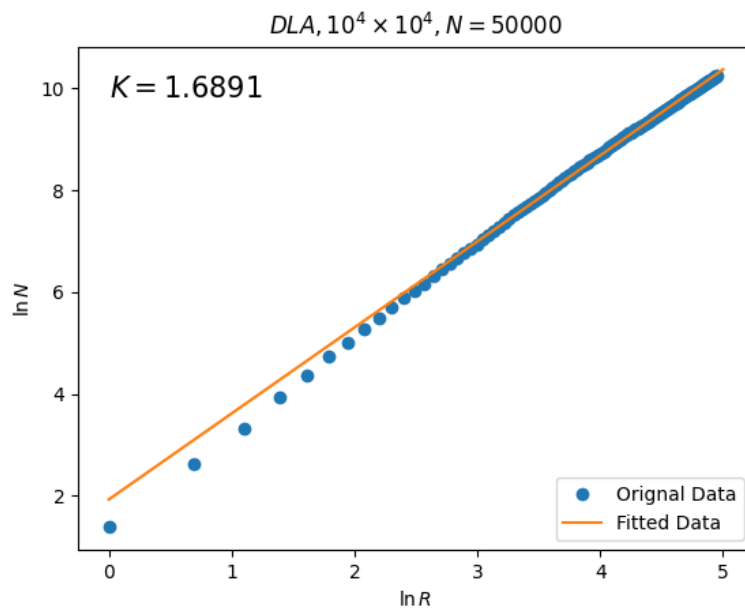
当调整阈值较小时, 得到的 $\ln N \sim \ln R$ 图比较完整, 但线性性比较差。

图 3: SandBox 计数法 $thruster = 10^{-5}$

发现大部分时候，点所构成的线都是线性的，这是由于取的格点边界较大，所以边缘效应几乎可以忽略。

5.2.2 调整阈值 THRUSTER 为 0.01

若调整阈值较大时，得到的线性性就比较强，且得到的数据长度适合。做最小二乘法的时候，去除前面 10 个点（去除起始无分形的过程）。

图 4: SandBox 计数法 ($thruster = 10^{-2}$)

SandBox 法在判断线性的阈值为偏离 0.01 时，其得到的直线段的斜率为 $K = 1.6891$ ，于 $1.6 \sim$

1.7 之间合理。可知比较准确。

5.3 回转半径法计数结果

5.3.1 调整阈值 THRUSTER 为 0.00001

当调整阈值较小时，得到的 $\ln N \sim \ln R$ 图比较完整，但线性性比较差。

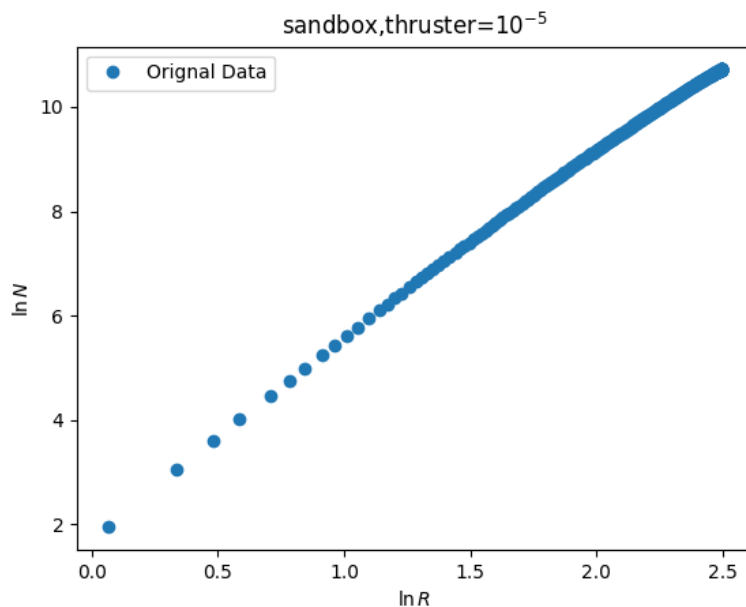
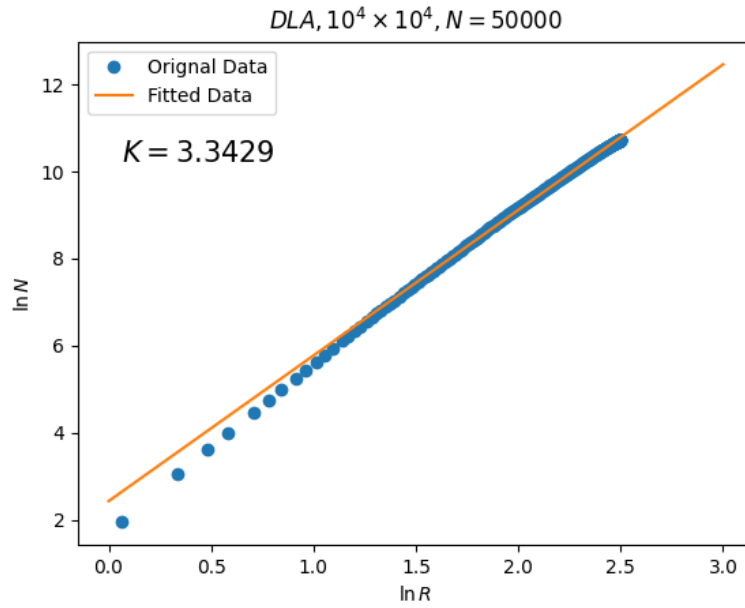


图 5: 回转半径法 $thruster = 10^{-5}$

由于取的格点边界较大，所以边缘效应几乎可以忽略。

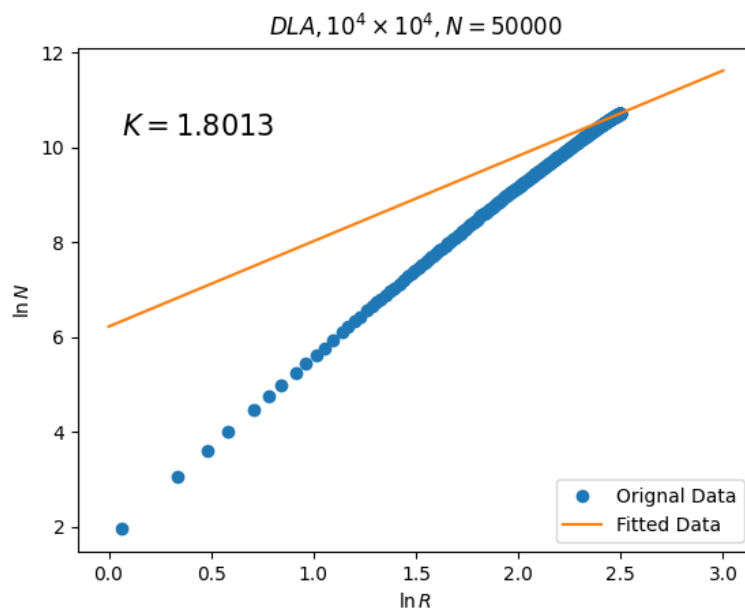
5.3.2 调整阈值 THRUSTER 为 0.01

若调整阈值较大时，得到的线性性就比较强，且得到的数据长度适合。去除前面 10 个点（去除起始无分形的过程）。

图 6: 回转半径法 ($thruster = 10^{-2}$)

发现 $D = 3.3429$ ，远大于 $1.6 \sim 1.7$ 可能的原因是模拟的数据点不够多。

进一步分析，取 $thruster = 10^{-5}$ 时的情况，发现去除前 260 个数据点的时候有：

图 7: 回转半径法 ($thruster = 10^{-2}$)

其斜率为 1.8013，分析可得是数据点不够多导致的。可能回转半径法需要有足够多的数据点。这样由于时间问题就不继续讨论了。

6 总结

1. 本次作业通过理想的 DLA 模型假设进行模拟，模拟出的 DLA 图像合理。但此假设是每次只有一个粒子会沉积，之后还可以进一步讨论每次有随机个数的点数沉积的情况。
2. 通过 SandBox 计数法得出的 DLA 模型的分形维数 $D = 1.6891$ ，结果比较合理。
3. 通过回转半径法得到的 DLA 模型的分形维数存在问题，可能是模拟数据点不够多导致的，需要之后继续讨论。