

## 第 11 题作业报告

PB18000341 范玥瑶

### A. 作业题目

数值研究  $d$  ( $d=1, 2, 3$ ) 维空间中随机行走返回原点的几率  $P_d$ , 讨论它随步数  $N$  的变化关系  $P_d(N)$ , 能否定义相关的指数值?

### B. 算法及主要公式

#### B.1. 理论分析

在  $d$  维空间中随机行走一步有  $2d$  种可能性, 行走  $N$  步时返回原点等价于每个维度  $n_+ = n_-$ 。

$d=1$  时,  $p_+ = p_- = \frac{1}{2}$ , 设右行步数  $n_+$ , 左行步数  $n_-$ , 第  $N$  步返回原点时  $n_+ = n_- = \frac{N}{2}$ 。

因此

$$P_1(N) = \frac{N!}{n_+!n_-!} \left(\frac{1}{2}\right)^N = \frac{N!}{\left(\frac{N}{2}!\right)^2} \left(\frac{1}{2}\right)^N$$

$d=2$  时,  $p = \frac{1}{4}$  设 4 个方向正负方向移动步数为  $x_+$ ,  $x_-$ ,  $y_+$ ,  $y_-$ , 第  $N$  步返回原点时

$$\begin{aligned}x_+ &= x_- \\y_+ &= y_- \\x_+ + y_+ &= \frac{N}{2}\end{aligned}$$

因此

$$P_2(N) = \sum_{x_+=0}^{\frac{N}{2}} C_N^{x_+} C_{N-x_+}^{x_-} C_{N-x_+-x_-}^{y_+} C_{N-x_+-x_--y_+}^{y_-} \left(\frac{1}{4}\right)^N = \sum_{j=0}^{\frac{N}{2}} \frac{N!}{(j!)^2 \left[\left(\frac{N}{2}-j\right)!\right]^2} \left(\frac{1}{4}\right)^N$$

$d=3$  时,  $p = \frac{1}{6}$  设 6 个方向正负方向移动步数为  $x_+$ ,  $x_-$ ,  $y_+$ ,  $y_-$ ,  $z_+$ ,  $z_-$ , 第  $N$  步返回原点时

$$\begin{aligned}x_+ &= x_- \\y_+ &= y_- \\z_+ &= z_- \\x_+ + y_+ + z_+ &= \frac{N}{2}\end{aligned}$$

$$P_3(N) = \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq \frac{N}{2}}}^{\frac{N}{2}} \frac{N!}{(i!)^2 (j!)^2 \left[\left(\frac{N}{2}-i-j\right)!\right]^2} \left(\frac{1}{6}\right)^N$$

数值模拟时  $N \gg 1$ , 由 Stirling 公式  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$  ( $n \gg 1$ )

$d=1$  时理论值为

$$P_1(N) \approx \sqrt{\frac{2}{\pi N}}$$

$d=2$  时, 考虑坐标变换  $e_u = \frac{e_x + e_y}{2}$ ,  $e_v = \frac{e_x - e_y}{2}$ , 其中  $e_x, e_y$  是基矢量。粒子进行一步二维随机行走等价于在  $u$  和  $v$  方向独立地各进行一步一维随机行走, 而且粒子回到原点和在  $u, v$  方向同时回到出发点等价, 因此

$$P_2(N) = [P_1(N)]^2 \approx \frac{2}{\pi N}$$

$d=3$  时不可类似  $d=2$  进行坐标变换, 因为完成  $d=2$  的坐标变换等价于取三个变量使得每个变量中  $x, y, z$  系数绝对值相等, 且三个轴是正交的, 但是  $d$  是奇数,  $0$  是偶数,  $d$  个是  $\pm 1$  的值求和不为  $0$ 。  $N$  为奇数时随机行走不返回原点, 以下取  $N=2n$  进行估计

$$\begin{aligned} P_3(2n) &= 2^{-2n} \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \frac{N!}{(i!)^2 (j!)^2 [(n-i-j)!]^2} \left(\frac{1}{3}\right)^N \\ &= 2^{-2n} \frac{N!}{(n!)^2} \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \left( \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \right)^2 \end{aligned}$$

注意到  $\sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n = \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n 1^i 1^j 1^{n-i-j} = (1+1+1)^n \left(\frac{1}{3}\right)^n = 1$

且  $\frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n > 0$

$$\begin{aligned} &\therefore \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \left( \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \right)^2 \\ &\leq \sum_{\substack{i, j=0 \\ i+j \leq n}}^n \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n * \max_{\substack{0 \leq i, j \leq n \\ i+j \leq n}} \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \quad (1) \\ &= \max_{\substack{0 \leq i, j \leq n \\ i+j \leq n}} \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \\ &= \max_{\substack{0 \leq i, j \leq n \\ i+j \leq n}} \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \end{aligned}$$

$\frac{n!}{i!j!(n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n$  可以依照这样的热力学情形理解：有  $n$  个粒子可能处于 3 种状态，每个粒子的状态相互独立，处于 3 种状态的粒子数分别为  $i, j, n-i-j$  的概率，由热力学知识， $i \approx j \approx \frac{n}{3}$  时熵最大，概率最大，考虑  $n \gg 1$  时有 Stirling 公式，因此

$$\max_{\substack{0 \leq i, j \leq n \\ i+j \leq n}} \frac{n!}{i!j!(n-i-j)!} \left(\frac{1}{3}\right)^n \approx \frac{\sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n}{\left(\sqrt{\frac{2\pi n}{3}} \left(\frac{n}{3e}\right)^{\frac{n}{3}}\right)^3} \frac{1}{3^n} \sim \frac{1}{N}$$

由斯特林公式，

$$2^{-2n} \frac{N!}{(n!)^2} \sim N^{-\frac{1}{2}}$$

所以  $P_3(N)$  的指数值最大为  $P_3(N) \sim \frac{1}{\sqrt{N^3}}$ .

综上所述，推断  $P_d(N) \sim N^{-\frac{d}{2}}$ .

## B.2. 算法

当粒子数很大时可以用频率作为概率的近似值。

算法：输入种子值 seed，粒子数 NN，粒子步数 N，创建长度为 NN 的动态数组，用于存储某时刻粒子步数。利用循环语句，每个周期内调用子函数 RWd ( $d=1, 2, 3$ ) 依次完成 NN 个粒子的一步行走，完成行走的同时会进行返回原点粒子数目的计数，结果为子函数返回值，因此周期编号具有行走步数 ( $n=\text{step}-1$ ) 的意义。

子函数 RWd 的算法为：将  $(0, 1)$  区间  $2d$  等分，用 Schrage 方法生成的随机数  $x$  落在一个区间代表一种行走方向。如一维情形， $0 < x < 0.5$  时粒子向正方向移动一步， $0.5 < x < 1$  时则向负方向移动一步； $d=2$  时， $0 < x < 0.25$  时粒子向  $x$  的正方向移动一步， $0.25 < x < 0.5$  时粒子向  $x$  的负方向移动一步， $0.5 < x < 0.75$  时粒子向  $y$  的正方向移动一步， $0.75 < x < 1$  时向  $y$  的负方向移动一步； $d=3$  时， $0 < x < 1/6$  时粒子向  $x$  的正方向移动一步， $1/6 < x < 1/3$  时粒子向  $x$  的负方向移动一步， $2/6 < x < 1/2$  时粒子向  $y$  的正方向移动一步， $1/2 < x < 2/3$  时向  $y$  的负方向移动一步； $2/3 < x < 5/6$  时粒子向  $z$  的正方向移动一步， $5/6 < x < 1$  时粒子向  $z$  的负方向移动一步。由于  $l$  是全局变量可以连续取若干随机数不需要重新输入种子值。在更新完位移后如果粒子的位置处于原点 ( $x=y=z=0$ ) 则更新返回原点粒子数的计数。行走结束后返回 NN 个粒子中返回原点的粒子数。

在主函数的循环语句中利用返回值除以粒子数目 NN 得到频率作为  $P_d(N)$  的近似值输出，随后导入 Origin 拟合。从理论分析可以得到  $N$  为奇数时  $P_d(N) = 0$ ，初步计算结果与之符合，则仅输出步数为偶数即周期为奇数的点。

## C. 计算结果及具体分析、讨论

取 seed=1，进行  $1E5$  个粒子  $1E5$  步中偶数步的 1~3 维随机行走模拟，作 log-log 图如图 1。观察到  $d=2, 3$  时大概  $N \sim 100$  开始， $N$  较大的地方出现  $\log N$  比较接近的地方  $\log P_d(N)$  区别很大，作折线图放大，得到是  $N$  比较大时  $P_d(N)$  会随  $N$  震荡，从而给拟合带

来不便。因此除对所有  $N$  进行拟合之外截取  $N$  较小的部分另外拟合。拟合 log-log 直线得到拟合直线图如图 2, 3, 4, 读出的斜率如表 1.

维度 $d$	全部 $N$ 拟合	较小 $N$ 拟合	理论值
1	-0.5047		-0.5
2	-0.83647	-0.99465	-1
3	-0.54946	-1.48357	-1.5

表 1 log-log 直线拟合斜率

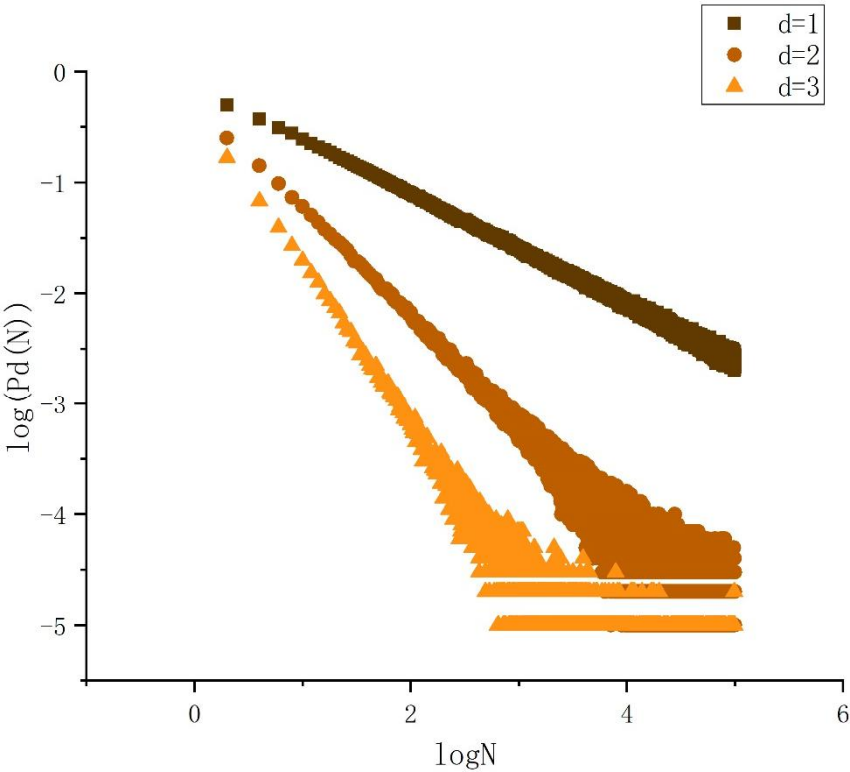


图1 1到3维概率和粒子步数的log-log图

由图 1, 相同维度  $d$  的随机行走  $P_d$  关于步数  $N$  二者对数基本呈线性递减关系,  $N$  较大时出现小幅度震荡, 可以定义指数值; 相同步数  $N$ ,  $P_d(N)$  随维度  $d$  递减,  $N$  较大时  $d=2$ , 3 出现交错,  $N$  更大时  $d=1$  或者更高维度是否发生交错暂时不知道。  $\log P_d$  随  $\log N$  递减的速度随  $d$  的增大而呈现增大趋势, 即斜率随  $d$  递减, 绝对值增大。

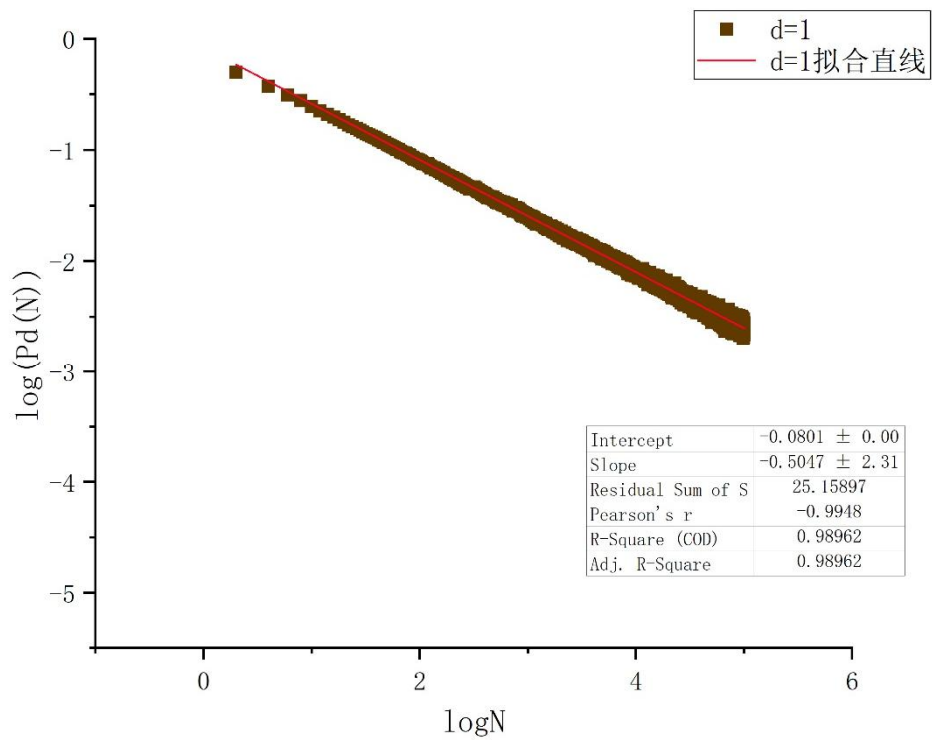


图2 1维概率和粒子步数的拟合log-log直线

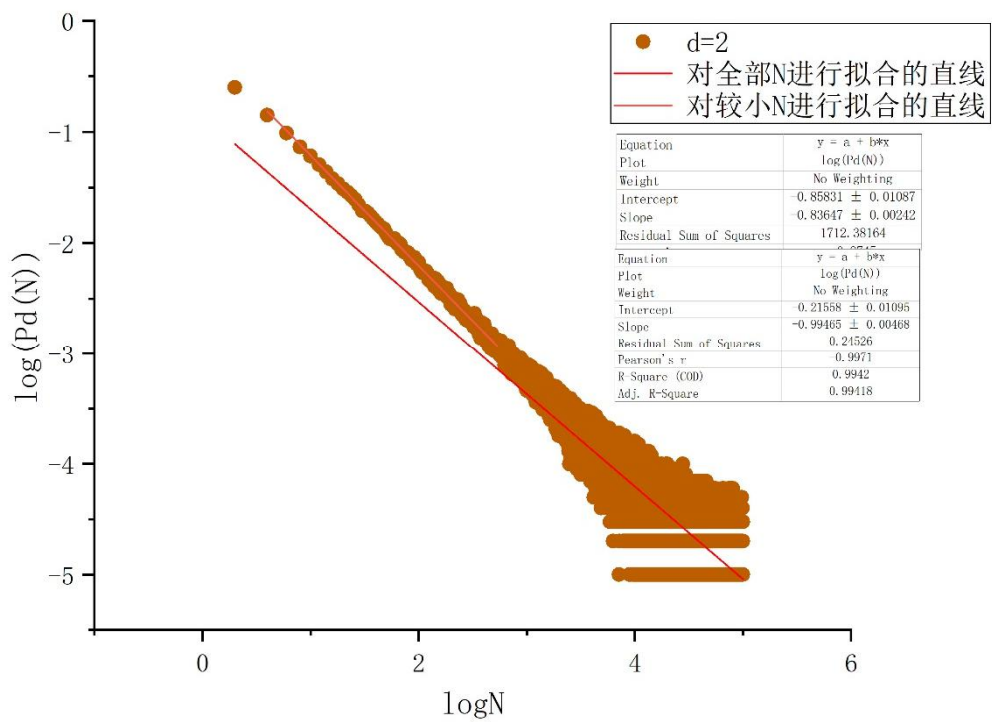


图3 2维概率和粒子步数的拟合log-log直线

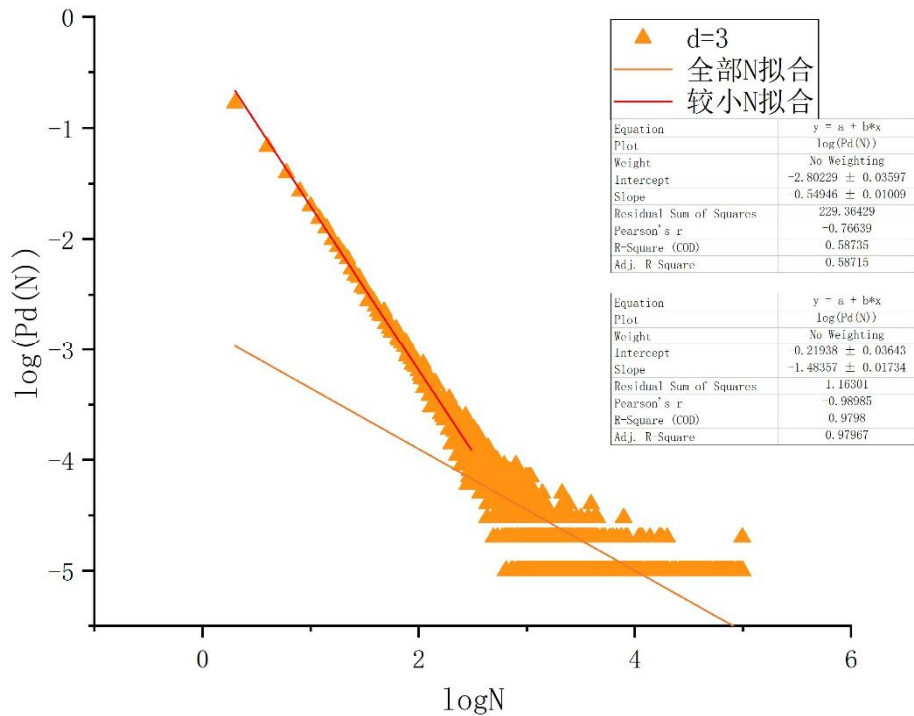


图4 3维概率和粒子步数的拟合log-log直线

根据图定性分析或根据表 1 定量分析可以得到  $N$  较小时的拟合非常接近理论值， $N$  较大时  $d=2, 3$  出现了向绝对值比理论值小，也就是  $Pd$  偏大方向的误差。理论分析中应用斯特林公式产生的误差应当在  $N$  较小时更明显，而且不应该仅仅在  $d=2, 3$  出现。 $d=2$  时其余推导是严格的，对  $\text{Const}^N$  的忽略产生的误差应当偏大而且随  $N$  的增大相对误差减小，因此误差来自随机数生成器的随机性不足。 $d=3$  时剩余推导中可能的误差来源为式 (1)，理论分析中可得理论值是偏大的，实际值会比理论值小，和模拟结果不符。推测误差来自随机数生成器的随机性不足。

#### D. 总结

$d$  维空间中随机行走返回原点的几率  $Pd(N)$  在  $N$  为奇数时随机行走返回原点为 0。 $N$  为偶数时满足关系  $Pd(N) \propto N^{-0.5d}$ ，可以定义指数值。误差分析中可以得到， $N$  较小 ( $\sim 1E0, 1E1$ ) 时可以用含阶乘的公式对  $Pd$  进行计算； $N$  稍大 ( $\sim 1E2$ ) 时可以用 Stirling 公式、坐标轴变换和放缩法进行进一步化简，和模拟结果相比比较准确； $N$  很大时因为随机数生成器的随机性不足出现向  $Pd$  偏大的波动，但是理论分析中的近似没有带来更明显的问题。综合理论和模拟结果，用  $1E5$  个粒子进行  $1E5$  步的模拟，产生  $Pd(N)$  的理论和实际值误差基本合理。