

## 计算物理——Homework Week 14

白博臣、何骐多、夏营

(四川大学 物理学拔尖计划)



Figure 1: 白博臣



Figure 2: 何骐多



Figure 3: 夏营

# 1 Problem 1

## 1.1 理论分析

自由程满足一定范围内的均匀分布,  $\lambda \in (\bar{\lambda} - \delta, \bar{\lambda} + \delta)$

以平均自由程为单位长度, 取  $\lambda = 1$ , 则有:  $\lambda(1-b, 1+b)$ ,  $\lambda$  在区间  $(1-b, 1+b)$  上服从均匀分布, 其数字特征为:

$$E(\lambda) = 1$$

$$D(\lambda) = \frac{b^2}{3}$$

由方差计算公式可得:

$$E(\lambda^2) = 1 + \frac{b^2}{3}$$

代入化简可得自由程服从一定范围的均匀分布时, 方均根距离与平均自由程的比值满足:

$$\frac{d(n)_{rms}}{\bar{\lambda}} = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{b^2}{3}}$$

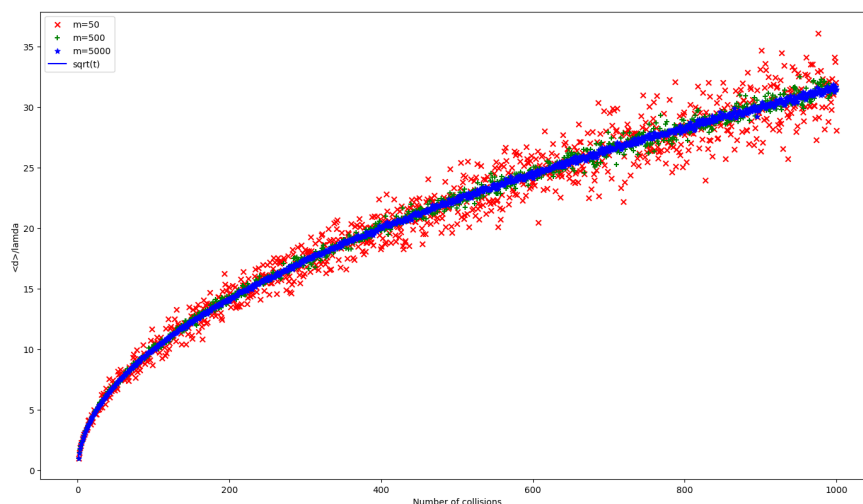


Figure 4: 固定  $\lambda$  的 3D random walk

代入不同的  $b$  值, 有对应的理论曲线:

我们可以发现点聚集整体可以有微小差异随着方差变大, 整体有略微抬升, 差异很明显, 引入  $\lambda$  方差引起的预测偏差越大越明显将大部分点抬升至  $\sqrt{(N)}$  上面, 原因就是方差引入一定程度的偏差。结果表明, 拟合曲线和理论曲线几乎完全重合, 进一步验证了理论推导的正确性! 也可以观察到, 参数  $b$  的值越大, 均方根距离的值相对会增大。

$$\left\{ \begin{array}{ll} \text{while } b = 0.1, & d(n) = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{0.1^2}{3}} = 1.00167 \cdot \sqrt{n} \\ \text{while } b = 0.3, & d(n) = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{0.3^2}{3}} = 1.01489 \cdot \sqrt{n} \\ \text{while } b = 0.5, & d(n) = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{0.5^2}{3}} = 1.04083 \cdot \sqrt{n} \\ \text{while } b = 0.7, & d(n) = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{0.7^2}{3}} = 1.07858 \cdot \sqrt{n} \\ \text{while } b = 0.9, & d(n) = \sqrt{n} \cdot \sqrt{1 + \frac{0.9^2}{3}} = 1.12694 \cdot \sqrt{n} \end{array} \right.$$

Figure 5: 理论曲线

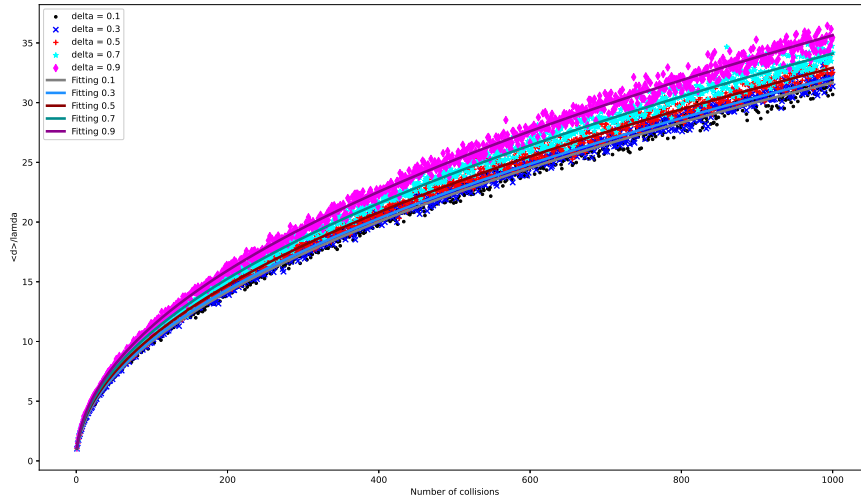


Figure 6: 不固定  $\lambda$  的 3D random walk 及其

---

## 2 Problem 2

### 2.1 题目回顾

溶液中聚合物的一个简单模型将其视为一系列随机取向的片段：也就是说，一个片段的取向与任何其他片段的取向之间没有相关性。这就是所谓的随机飞行模型，或自由连接随机行走链模型。

### 2.2 问题解答

首先我们定义了一个名为 `Polymer` 的类，表示在溶液中的随机飞行聚合物。在类的初始化方法 `init` 中，传入 `N` 和 `a` 两个参数，分别表示聚合物的段数和每段的长度。之后，将 `N` 和 `a` 保存在 `self.N` 和 `self.a` 中，并创建一个长度为 `N` 的空列表 `self.xyz` 来保存聚合物的段位置向量。还定义了一个变量 `self.R` 来保存聚合物的端到端向量。`make_polymer` 方法用来计算随机飞行聚合物的段位置、质心和端到端距离。首先，将第一个段的位置设为原点  $(0,0,0)$ 。然后，使用循环从第二个段开始逐个计算段的位置。每个段的位置由随机选择的角度 `theta` 和 `phi` 决定，通过计算对应的位移向量来更新当前位置。每次计算得到一个段的位置后，将其存储在 `self.xyz` 中，并更新质心的坐标。最后，计算质心的位置，并将最后一个段的位置作为端到端向量 `self.R`。最后，`calc_Rg` 方法用来计算并返回聚合物的旋转半径 `Rg`。该方法首先初始化 `self.Rg` 为 0，然后遍历所有段的位置，计算每个段的坐标的平方和，并累加到 `self.Rg` 中。最后，将 `self.Rg` 除以 `N` 并取平方根，得到 `Rg` 的值，并返回它。

接着导入了一个名为 `Polymer` 的模块，并从该模块中导入了 `Polymer` 类。接下来，创建了一个名为 `polymer1` 的 `Polymer` 对象，传入了参数 1000 和 0.5，表示创建一个由 1000 个长度为 0.5 的段组成的聚合物。然后，通过 `polymer1.R` 可以获取聚合物的端到端向量。最后，通过 `polymer1.calc_Rg()` 可以计算聚合物的旋转半径 `Rg`，并返回它的值：

$$R_g = 6.276669088499813$$

定义了一个变量 `Np`，表示要计算的聚合物数量，为 3000。然后，通过循环计算了 `Np` 个聚合物的端到端距离 `R`。每个聚合物由 `N` 个长度为 `a` 的段组成，并使用 `Polymer` 类创建了一个 `polymer` 对象。接着，计算并保存聚合物的端到端距离 `Rx`、`Ry`、`Rz`，并将其存储在 `R` 列表中。使用 `plt.hist` 函数绘制了 `R` 的分布情况，使用 50 个 `bin` 来绘制，`density=True` 来进行归一化。绘制了 `r` 和 `Pr` 的曲线见下图：

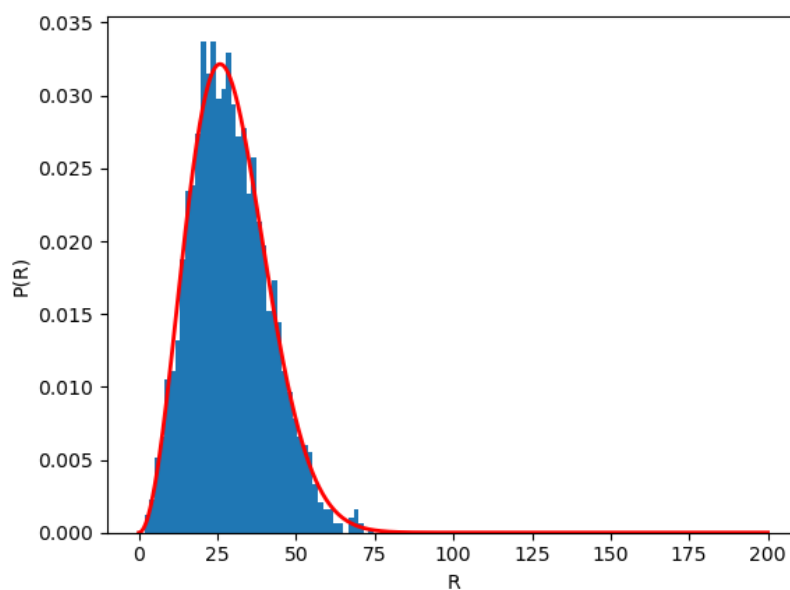


Figure 7:  $P(R)$  与  $R$  关系图

### 3 Problem 3

#### 3.1 问题解答

##### 3.1.1 问题 a 解答

模拟一维轴上行走，每步决定一次向左/向右，各有一次 0.5 概率选择-1，+1。

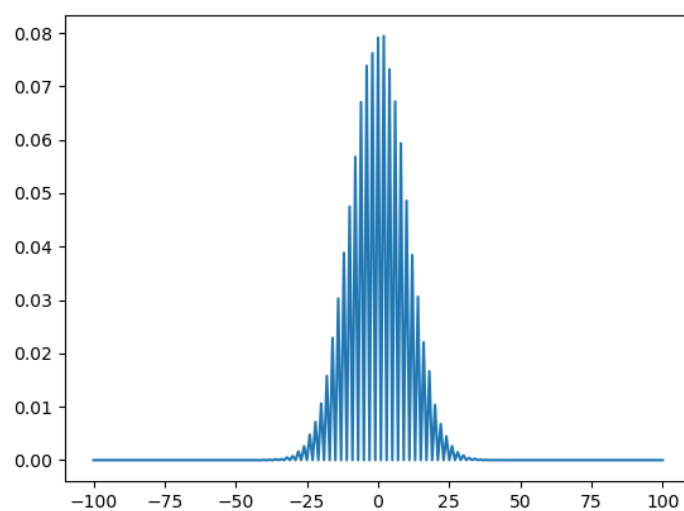


Figure 8:  $P(R)$  与  $R$  关系图

通过改变  $N$  值，得到不同  $N$  值下的随机行走：

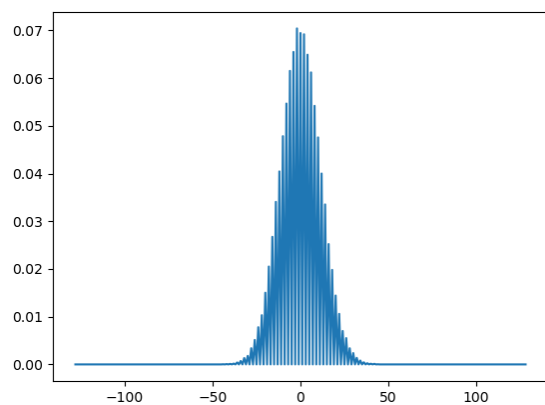


Figure 9:  $N=128$

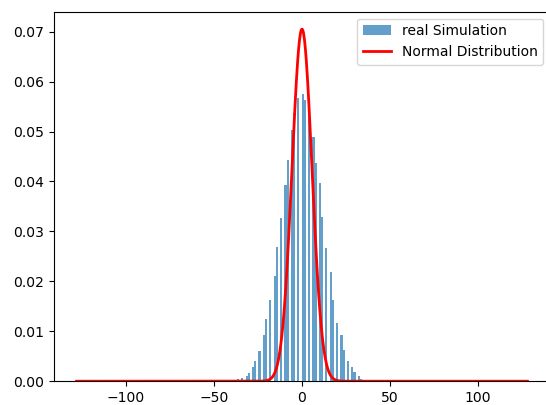


Figure 10:  $N=128$

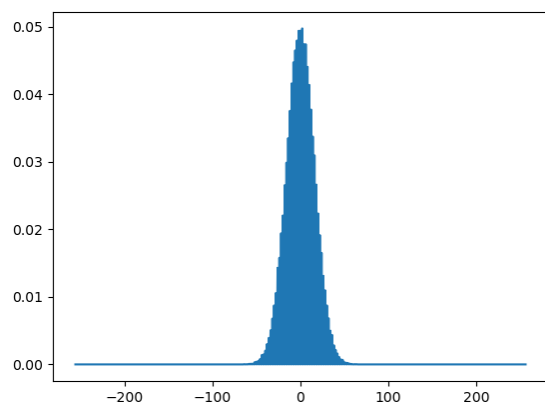


Figure 11:  $N=256$

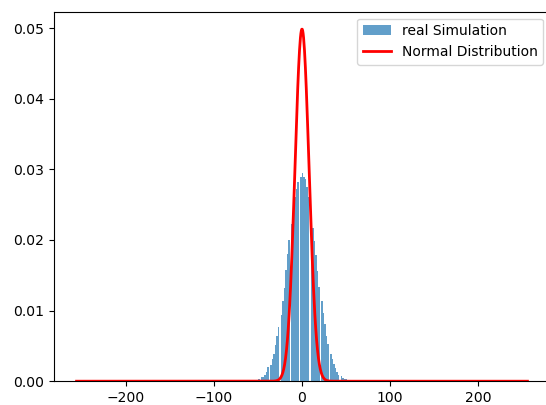


Figure 12:  $N=256$

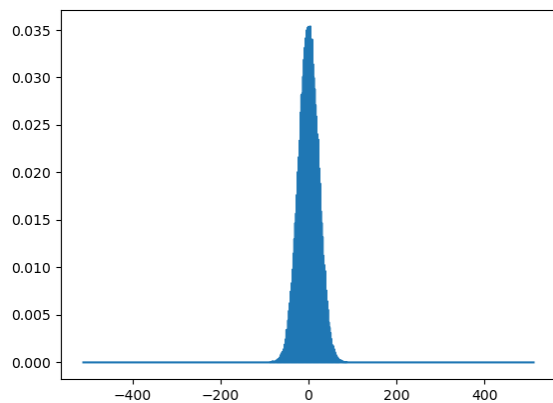


Figure 13:  $N=512$

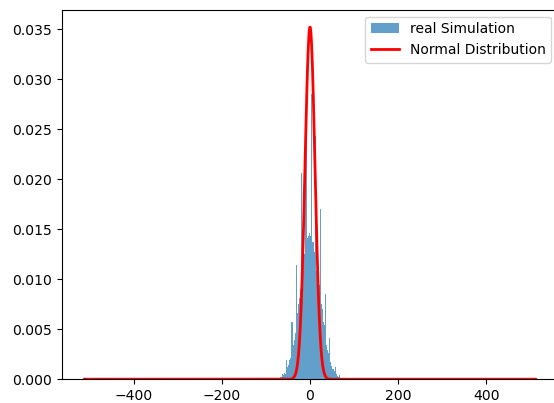


Figure 14:  $N=512$

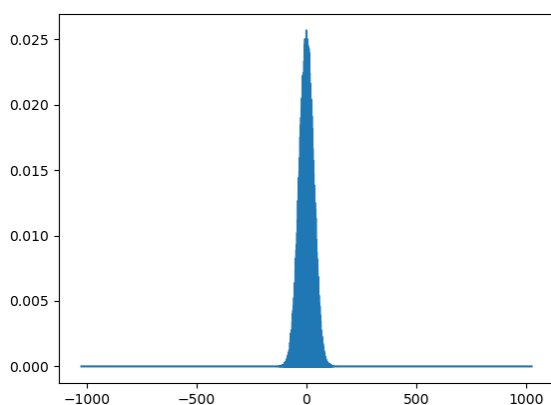


Figure 15: N=1024

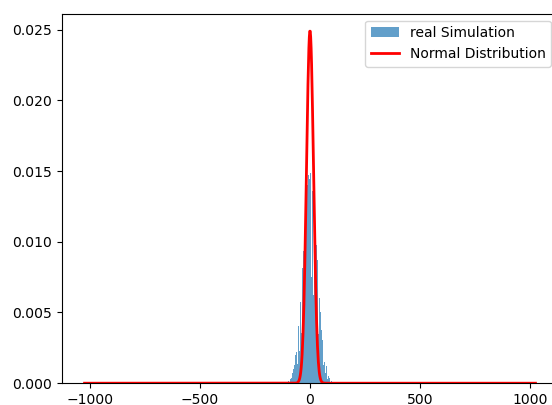


Figure 16: N=1024

能够观察到拟合效果较好，可以近似认为符合正太分布。

我们发现，在  $N$  值改变的过程中， $P$  的最大值式中在  $X = 0$  处取得，在  $X = 25$  and  $X = -25$  附近  $P$  值会逐渐趋向于 0.

当改为向左频率为 0.7 的时候，我们可以得到如下分布：

N	16	32	64	128	256	512	1024
$\langle X_N \rangle$	-41.395	-40.123	-41.371	-41.482	-39.739	-40.102	-40.234
$\langle \Delta X_N^2 \rangle^{0.5}$	41.979	41.234	41.645	41.986	40.145	41.428	41.728

Figure 17: 向左频率为 0.7 时的分布

观察以向左的概率为 0.7 得到的分布，可以看出平均位置是在 -40 左右，均方差是在 40 左右。

## 4 Problem 4

### 4.1 问题回顾

**二维随机行走：**聚合物是由几个重复亚基（单体）组成的大分子。它们在我们的日常生活中发挥着重要作用，从生物过程到合成材料。在这里，我们模拟了线性和无支链的聚合物，它们浸泡在良好的溶剂中。

## 4.2 问题解答

分别采用 2D Sample Random Walk , 2D Traditional Random Walk , 2D Self-Avoiding Random Walk 来计算双端距离  $\langle R_e^2 \rangle$  和回旋半径  $\langle R_g^2 \rangle$ , 并且绘制其对数值与步数的值的关系图, 并对其进行线性拟合。

对于 2D Sample Random Walk:

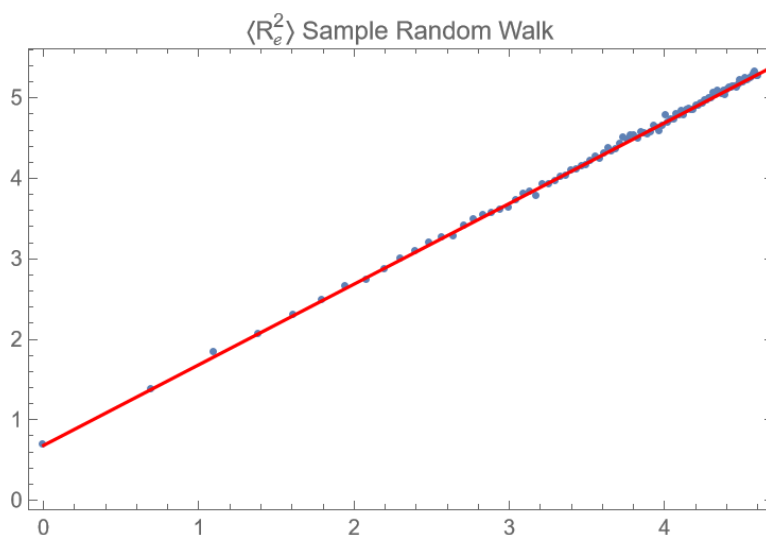


Figure 18:  $\langle R_e^2 \rangle$  对数关系图

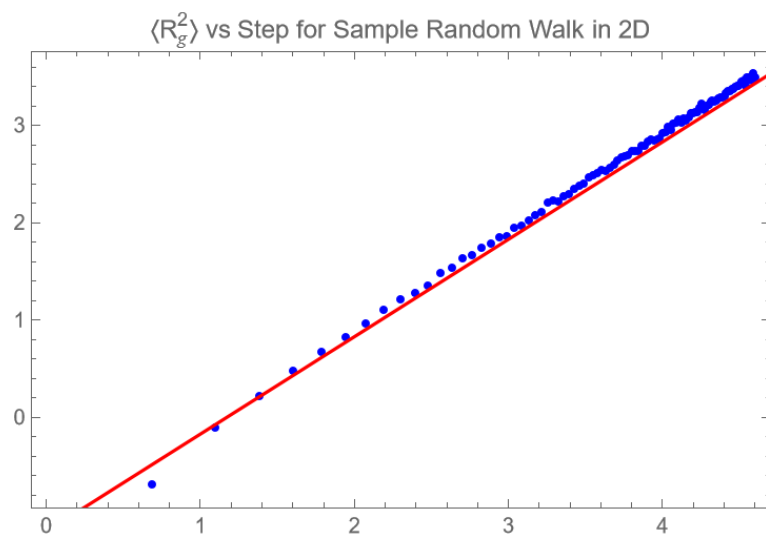


Figure 19:  $\langle R_g^2 \rangle$  对数关系图



---

2D Traditional Random Walk:

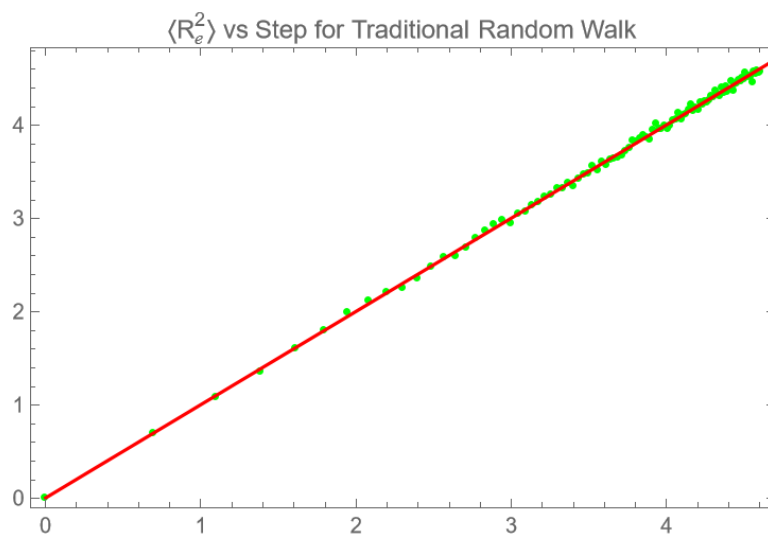


Figure 20:  $\langle R_e^2 \rangle$  对数关系图

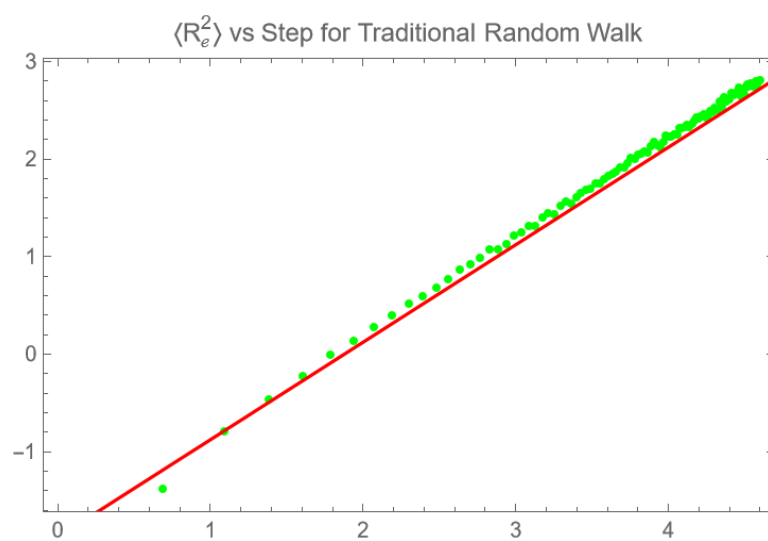


Figure 21:  $\langle R_g^2 \rangle$  对数关系图

## 2D Self-Avoiding Random Walk:

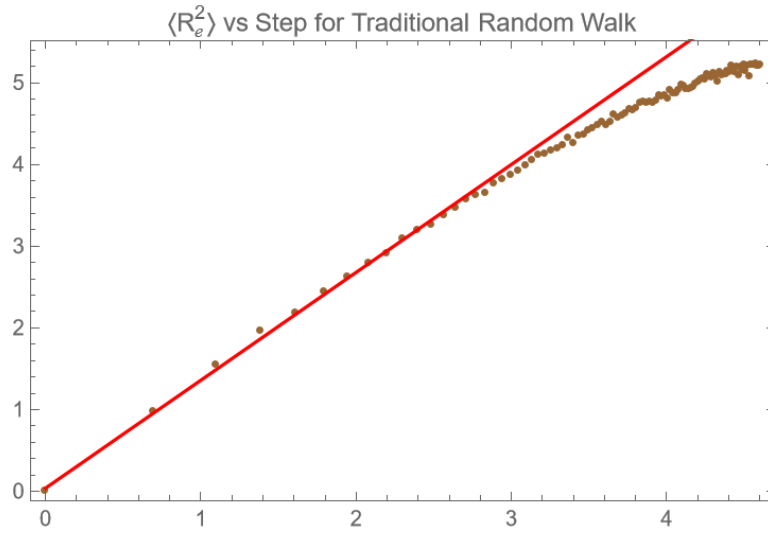


Figure 22:  $\langle R_e^2 \rangle$  对数关系图

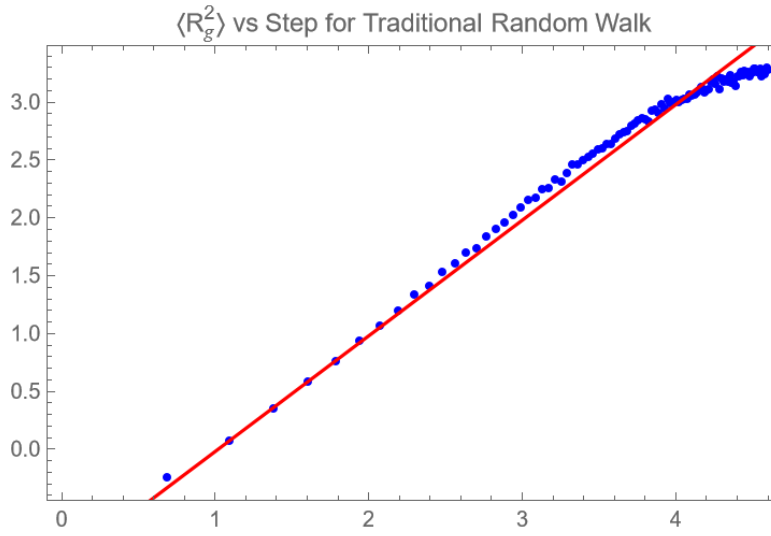


Figure 23:  $\langle R_g^2 \rangle$  对数关系图

通过绘图与拟合我们发现自回避随机行走的线性拟合为:  $y = 1.32x + 0.05$ , 对应得到  $\nu = 0.66$ , 与理论值  $3/4$  较为接近。

## 5 Problem 5

3D Random Walk 中的 Traditional 方法与 Problem 1 过程思路一致，此处不再冗余阐述。

对于 3D Self-Avoiding Random Walk ，同 Problem 4 处理，得到以下图像：

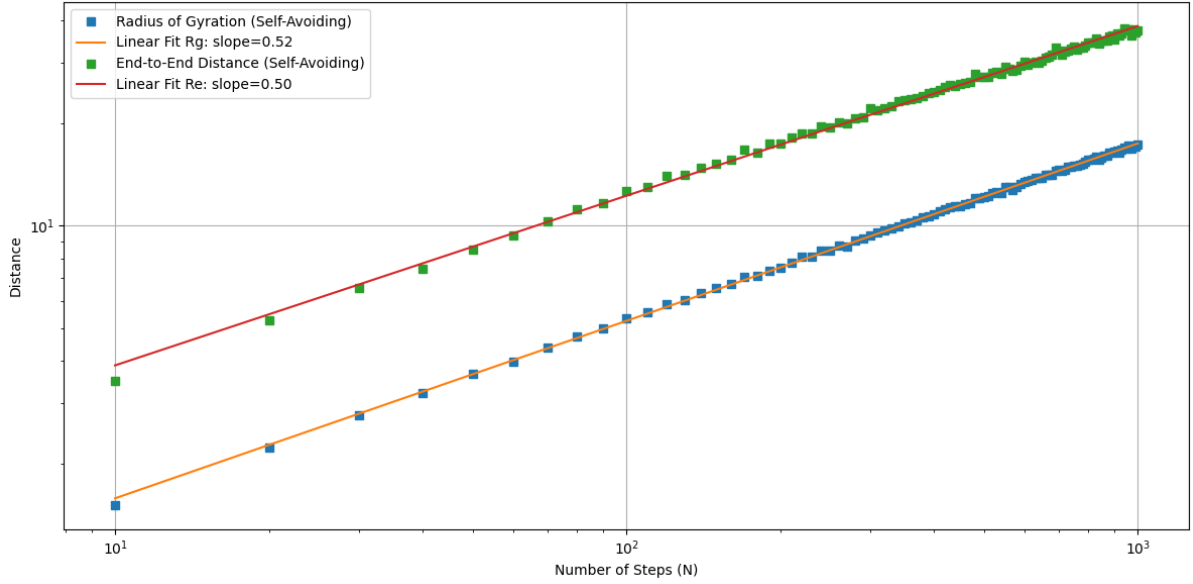


Figure 24:  $\langle R_g^2 \rangle$  对数关系图

得到的斜率为  $\nu = 0.52$  与理论值 0.6 较为接近！