# 13-1 正弦外力场中的随机行走

许传奇 PB16021546

## 1 题目

13-1: Monte Carlo方法研究正弦外力场( $\sim sin\omega t$ )中的随机行走。

# 2 原理与算法

## 2.1 原理

## 2.1.1 一维随机行走

考虑一个粒子以几率p往左以几率q=1-p往右跨一步长l,其运动为概率论的二项分布,因此由:

$$\langle x(N) \rangle = (q - p)Nl \tag{1}$$

$$\langle x^2(N) \rangle = 4pqNl^2 + N^2l^2(q-p)^2$$
 (2)

$$\langle (\Delta x)^2 \rangle = 4pqN^2 \tag{3}$$

这些统计量用来描述一维随机行走的特征。

## 2.1.2 随机行走模型的变形

对于上面简单的RW模型,可以加以各种变形。

对于本题中的情况,可以选择正弦外力场的方向为x轴方向,一开始正弦外力场朝x正方向增大。

即使是三维的随机行走问题,因为仅在正弦外力场的方向上是有额外作用的,其他两个方向上没有额外的作用。因此仅需考虑x轴方向上的随机行走模型的变形即可,其余两个方向上是之前讨论的普通的随机行走问题。

可以设在该正弦力外场下,粒子向x轴正方形和负方向运动的概率分别为:

$$p_{x+} = \frac{1}{2}(1 + c \cdot \sin \omega t) \tag{4}$$

$$p_{x-} = \frac{1}{2}(1 - c \cdot \sin \omega t) \tag{5}$$

其中的c为coefficient,用来表征正弦力场对粒子的影响作用的大小。考虑到概率的非负性,对c的大小有要求,即:

$$c \in [0,1] \tag{6}$$

2 原理与算法 2

不失一般性,可以设粒子每步在x轴上行走1个单位长度,随机行走一步的时间是1个单位时间。在这种取值下,第k步的期望和位移平方的期望分别为:

$$\langle \Delta x_k \rangle = p - q = c \cdot \sin \omega k \tag{7}$$

$$\langle \Delta x_k^2 \rangle = p + q = 1 \tag{8}$$

对应的行走N步时, 粒子离原点距离的期望为:

$$\langle x(N) \rangle = \sum_{k=0}^{N} \langle \Delta x_k \rangle$$

$$= c \cdot \sum_{k=0}^{N} \sin \omega k$$

$$= c \cdot \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \sin \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}}$$
(9)

离远点距离平方的期望为:

$$\langle x^{2}(N) \rangle = \langle (\sum_{k=0}^{N} \Delta x_{k})^{2} \rangle$$

$$= \sum_{k=0}^{N} \langle \Delta x_{k}^{2} \rangle + \sum_{k=0, m=0, k \neq m}^{N} \langle \Delta x_{k} \Delta x_{m} \rangle$$

$$= N + \sum_{k=0, m=0, k \neq m}^{N} \langle \Delta x_{k} \rangle \langle \Delta x_{m} \rangle$$

$$= N + c^{2} \cdot \sum_{k=0, m=0, k \neq m}^{N} \sin(\omega k) \sin(\omega m)$$

$$= N + c^{2} \cdot \left[ (\sum_{k=0}^{N} \sin \omega k)^{2} - \sum_{k=0}^{N} \sin^{2} \omega k \right]$$

$$= (1 - \frac{1}{2}c^{2})N + c \cdot \left\{ \frac{\sin \omega N \cos \omega (N+1)}{2 \sin \omega} + \left[ \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \sin \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}} \right]^{2} \right\}$$

其中用到三角函数的求和公式:

$$\sum_{k=0}^{N} \sin \omega k = \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \sin \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}}$$
 (11)

$$\sum_{k=0}^{N} \cos \omega k = \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \cos \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}}$$
 (12)

## 2.1.3 随机行走的分布

在讲义中说到,随机行走与扩散的方程解得到的形式一致,而扩散方程的解为正态分布,即:

$$\rho(x,t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \tag{13}$$

3 源文件使用说明 3

随机行走第N步满足的分布也应该是正态分布,其中的 $\mu$ 即为之前求的第N步离远点距离的期望,而 $\sigma$ 为标准差,即:

$$\sigma^{2} = Var(x(N))$$

$$= \langle x^{2}(N) \rangle - (\langle x(N) \rangle)^{2}$$

$$= (1 - \frac{1}{2}c^{2})N + c \cdot \frac{\sin \omega N \cos \omega (N+1)}{2 \sin \omega}$$
(14)

## 2.2 算法

## 2.2.1 随机行走示意图

生成[0,1]内的随机数,当随机数小于 $p_{x+}$ 时,让点的坐标加一,否则点的坐标减一。记为随机行走一次。

将每次随机行走后的点的坐标输出到文件中,画出对应的步数与坐标的对应关系,就是随机行走的示意图。

#### 2.2.2 计算随机行走的1阶距与2阶距

在上述过程中,添加两个变量x\_1,x\_2,代表1阶距和2阶距。

选取大量的粒子,第一个循环设置不同的最大随机行走步数,第二个循环遍历不同的粒子,第三个循环遍历不同的随机行走步数。

每个随机行走步数中遍历不同的粒子的循环中,先输出当前随机行走步数,并设置 $x_1, x_2 = 0$ 。随后每遍历一个粒子,就让 $x_1, x_2$ 分别加上该粒子的坐标和该粒子坐标的平方。

遍历完该步下所有的粒子后,输出 $x_1/num_particles, x_2/num_particles$ 到文件中,就是该随机行走步数对应的1阶距和2阶距。

遍历完随机行走步数,即得到不同步数下的1阶距和2阶距。

绘制出对应步数与1阶距和2阶距的图片,得到随机行走对应的图。

## 2.2.3 验证分布为正态分布

在随机行走的程序中,将每个粒子结束时的位置输出到文件中。然后绘制出对应坐标和频率的直方图,观察是否符合正态分布。

# 3 源文件使用说明

编译并运行"13RandomWalk.cpp",将弹出命令行,要求输入总的粒子个数num\_particles、正弦外力场的影响效果coefficient和正弦外力场中的 $\omega$ 。

输入数据后,程序运行并将数据输出到三个文件,分别为:

1. Random\_Walk,c=coefficient,omega=omega.txt:

保存5个粒子每次随机行走后的坐标,用来绘制随机行走示意图。

2. particles=num\_particles,c=coefficient,omega=omega.txt:

保存最大步数为1000,步长为10,粒子数为num\_particles的不同步长的1阶距和2阶距,用来绘制1阶距和2阶距与步数的关系图。

## 3. end\_x,c=coefficient,omega=omega.txt:

保存不同粒子进行1000步随机行走后的中止坐标,用来绘制直方图,验证是否是正态分布。 编译并运行以下三个文件,设置其中的参数,即可得到不同的图片:

## 1. plot\_random\_walk.py:

用来绘制随机行走示意图。

## 2. plot\_x\_k.py:

用来绘制1阶距和2阶距与步数的关系图。

### 3. plot\_nd.py:

用来绘制直方图,验证是否是正态分布。

## 4 计算结果

## 4.1 随机数生成器的选取

取coefficient=0,即无正弦外力场的影响。 先使用16807随机数生成器,结果如下所示:

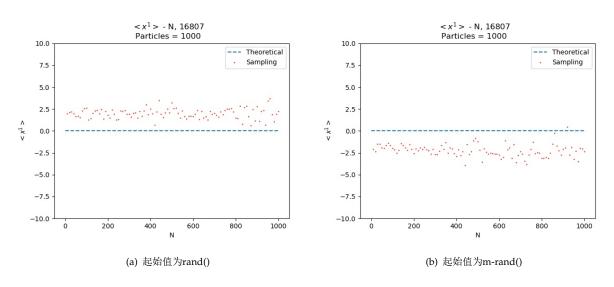


图 1: 16807随机数产生器求得的1阶距

可以看到,当16807种子值为随机数rand()时,对应的1阶距不为0。主要是因为rand()产生的16807随机数肯定要小于0.5,因此第一步必向正方向走,这就没有了随机性了。

为了验证上面的猜测是否正确,在第二章子图中,设置种子值为m-rand(), m是16807最大数。根据上面分析,得到的随机数肯定大于0.5, 因此第一次必向左走, 因此1阶距基本上是负的。符合我们的推断。

此外,16807之间也存在自相关的关系,因此本题中不适用16807作为随机数生成器,而直接使用C语言自带的rand()函数来生成随机数。

如下图所示,使用C语言自带的rand()函数来生成随机数:

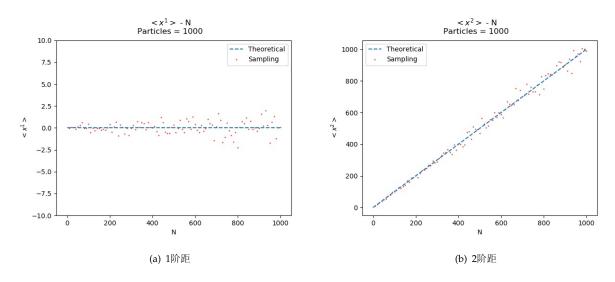


图 2: C语言自带的随机数产生器求得的1阶距

可见1阶距基本上在0附近,2阶距也符合理论的结果。但随着步数的增加,偏离理论值逐渐增大。这主要是因为点的个数选择较少,只有1000个粒子。

把粒子数增加到100000,如下图所示:

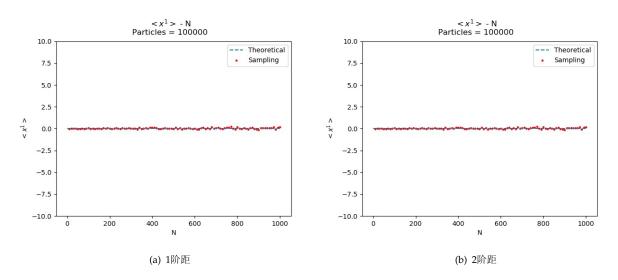
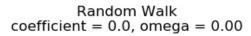


图 3: C语言自带的随机数产生器求得的1阶距

可见偏离理论值过大确实是因为点的个数选择得太少。 以后若无明确说明,点的个数都是100000个。

# 4.2 随机行走示意图

## 4.2.1 无正弦外力场影响下的随机行走



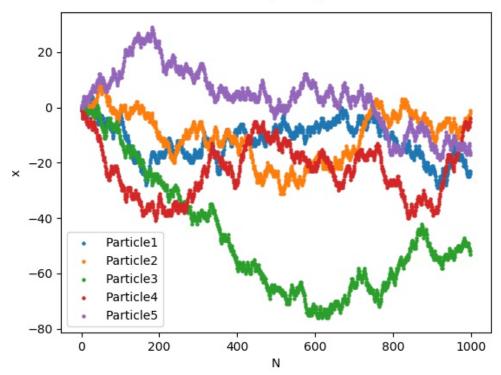
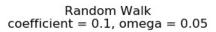


图 4: 无正弦外力场下的随机行走示意图

## 4.2.2 研究不同coefficient下的随机行走



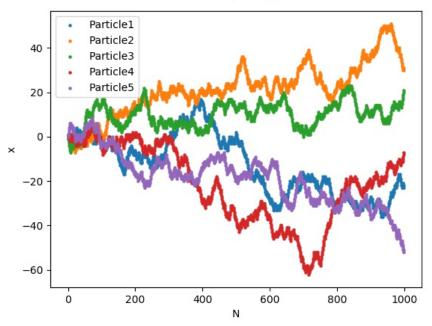


图 5: 随机行走示意图: c=0.1, $\omega=0.05$ 

# Random Walk coefficient = 0.5, omega = 0.05

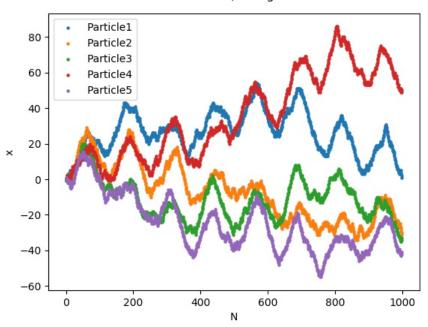


图 6: 随机行走示意图: c=0.5, $\omega=0.05$ 

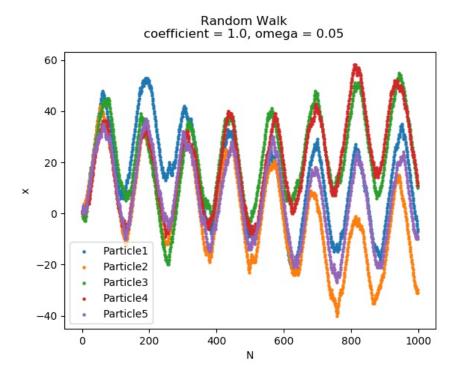


图 7: 随机行走示意图:  $c=1.0,\omega=0.05$ 

## 4.2.3 研究不同 $\omega$ 下的随机行走

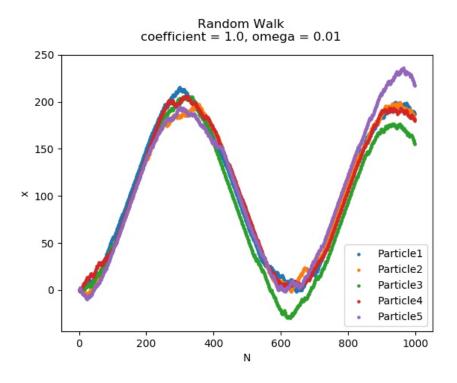


图 8: 随机行走示意图:  $c=1.0,\omega=0.01$ 

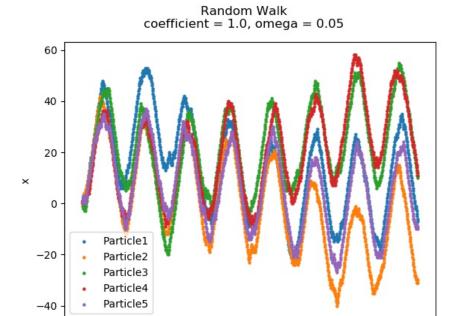


图 9: 随机行走示意图:  $c=1.0,\omega=0.05$ 

Ν

600

800

1000

400

200

0

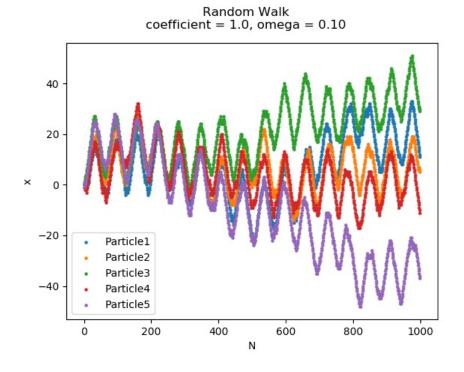


图 10: 随机行走示意图:  $c=1.0,\omega=0.10$ 

## 4.3 1阶距与2阶距

## 4.3.1 无正弦外力场影响下的1阶距与2阶距

因为步长取的是10,因此并不是连续的点,可以在图中看到理论的曲线会有多的地方没有点。

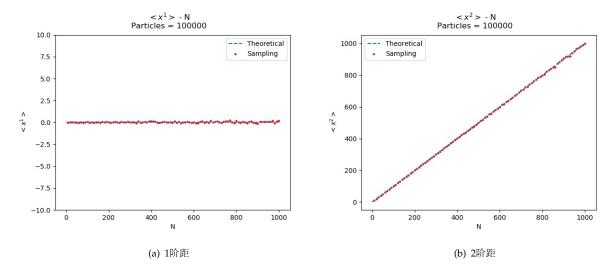


图 11: C语言自带的随机数产生器求得的1阶距

## 4.3.2 研究不同coefficient下的1阶距与2阶距

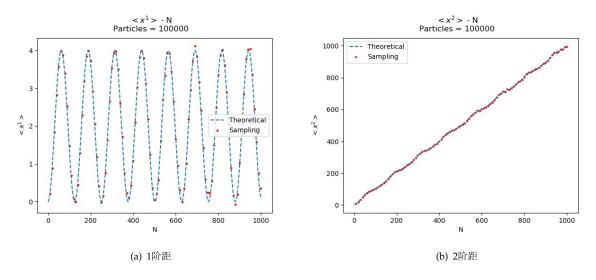


图 12: c=0.1, $\omega=0.05$ 时的1阶距与2阶距

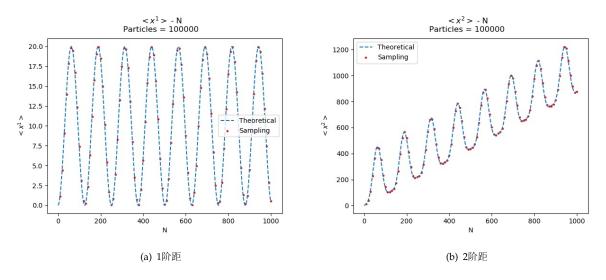


图 13: c=0.5, $\omega=0.05$ 时的1阶距与2阶距

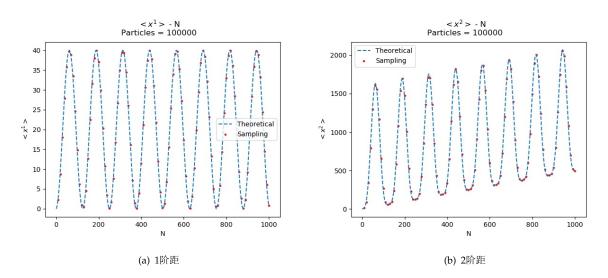


图 14: c=1.0, $\omega=0.05$ 时的1阶距与2阶距

## 4.3.3 研究不同 $\omega$ 下的1阶距与2阶距

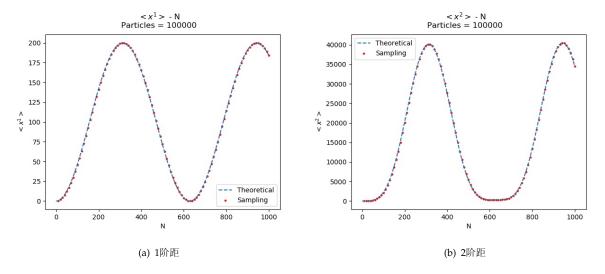


图 15:  $c=1.0,\omega=0.01$ 时的1阶距与2阶距

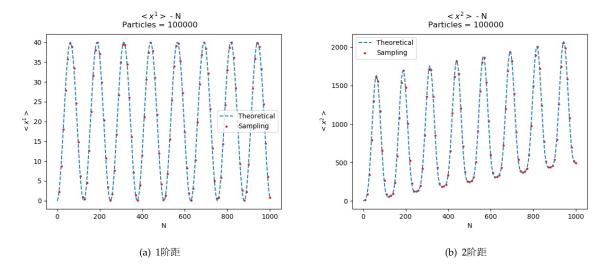


图 16:  $c=1.0,\omega=0.05$ 时的1阶距与2阶距

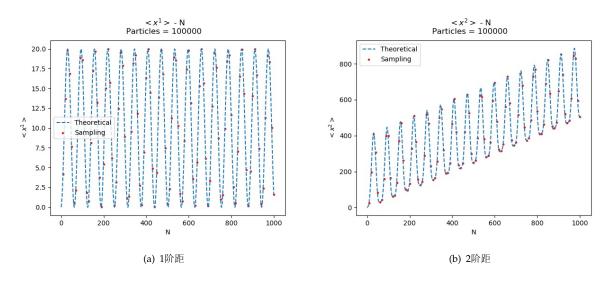


图 17: c=1.0, $\omega=0.10$ 时的1阶距与2阶距

## 4.4 验证随机行走下的分布为正态分布

以下数据中, 粒子总数为100000, 每个粒子行走步数为1000。

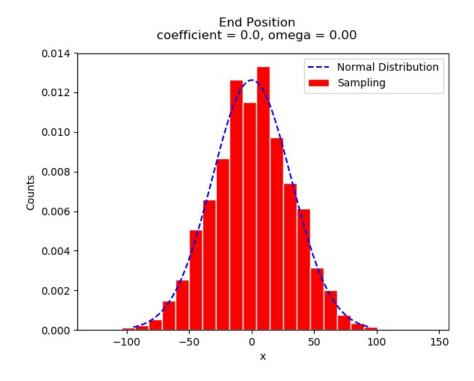


图 18: 无正弦外力场影响下的分布

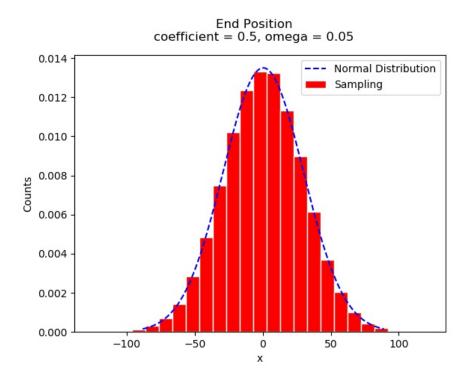


图 19: c=0.5,ω=0.05时的分布

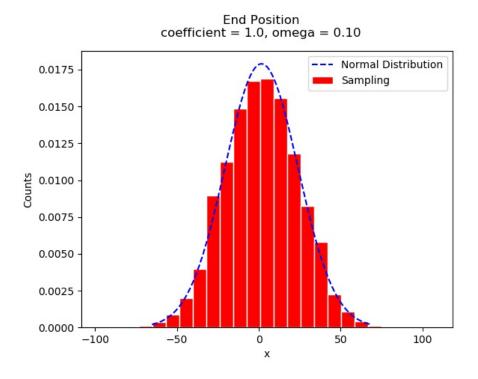


图 20: c=1.0,ω=0.10时的分布

# 5 讨论

#### 5.1 原理的讨论

本次直接研究的是一维随机行走问题。

对于粒子来说,并不是在一维方向上随机行走,而是三维空间的随机行走。不过总可以选定正弦外力场的方向为x轴,则粒子只在该方向上不是等概率的随机行走,而在y和z方向上都是等概率的随机行走。因此直接研究x方向上即可,对于y方向和z方向直接套用等概率的随机行走的结论即可。

## 5.2 结果的讨论

#### 5.2.1 随机数生成器的选取

在计算结果中的第一个部分(即第4面4.1:随机数生成器的选取)中可以看到,由16807随机数生成器产生的随机数进行随机行走的模拟的结果并不好。原因在4.1中已经分析,主要是因为16807随机数之间存在一定的相关关系,导致某些步骤是必然的而不是随机的。而C语言自带的rand()函数来生成随机数的结果更好。

因此在作业中选择的随机数生成器采用的是C语言自带的rand()函数。

此外,计算中也分析了随机数个数对结果的影响。由概率的知识可知,可以假设不同的粒子的距离和距离的平方都是独立同分布的,这样1阶距和2阶距的分布的标准差为相应粒子分布的标准差除以 $\sqrt{N}$ ,N是粒子的个数。因此,粒子个数越多,拟合出来的结果越好。模拟的结果也证明了这点。

#### 5.2.2 随机行走示意图

在计算结果的第二部分(即第6面4.2: 随机行走示意图)中可以看到,正弦外力场对粒子影响的各种参数会对随机行走产生较大的影响。这参数也是之前提到的衡量正弦外力场的影响的参数 $\cos$  coefficient和正弦外力场形式中自带的参数 $\omega$ 。

从结果中可以看出:

- 1. 当无正弦外力场影响时, 粒子的随机行走基本上没有明确的规律。
- 2. coefficient的影响主要是随机行走路径与正弦形式的相似程度。coefficient越大,随机行走路径与正弦函数越相似,且"振幅"越大。
- 3.  $\omega$ 的影响主要是随机行走路径类似正弦形式的这种形式的"频率"。 $\omega$ 越大,随机行走路径的"频率"越大,且"振幅"越小。

以上的结果与直接分析在有正弦外力场的影响下的随机行走一样。

#### 5.2.3 1阶距与2阶距

在计算结果的第三部分(即第10面4.3: 1阶距与2阶距)中可以看到,拟合的结果与理论值基本一

5 讨论 16

样。理论值在原理部分在写到,即:

$$\langle x(N) \rangle = c \cdot \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \sin \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}}$$
 (15)

$$\langle x^{2}(N)\rangle = (1 - \frac{1}{2}c^{2})N + c \cdot \left\{ \frac{\sin \omega N \cos \omega (N+1)}{2\sin \omega} + \left[ \frac{\sin \frac{\omega N}{2} \sin \frac{\omega (N+1)}{2}}{\sin \frac{\omega}{2}} \right]^{2} \right\}$$
(16)

结果中的步长选取的是10,因此并不是拟合出一条与理论曲线类似的曲线,但所有的点基本上都在 理论曲线附近,因此拟合结果较好,理论值也算的是正确的。

此外,从结果中可以看出:

- 1. 当无正弦外力场影响时,粒子的1阶距为0,2阶距为线性的,即 $\langle x^2(N) \rangle = N$ 。
- 2. coefficient的影响主要是1阶距和2阶距与正弦形式的相似程度与"振幅"。coefficient越大,1阶距和2阶距与正弦函数越相似,且"振幅"越大。
- 3.  $\omega$ 的影响主要是1阶距和2阶距类似正弦形式的这种形式的"频率"与"振幅"。 $\omega$ 越大,1阶距和2阶 距"频率"越大,且"振幅"越小。

不过,以上所说的2阶距的正弦形式还有整体上的纵轴上的一种线性偏移,而不是中心一直在横轴上。偏移的量就是上述计算结果中的线性项,即 $(1-\frac{1}{2}c^2)N$ 。且上述分析与随机行走路径中的分析一致,也从侧面证明自合性。

## 5.2.4 验证随机行走下的分布为正态分布

在计算结果的第四部分(即第13面4.4:验证随机行走下的分布为正态分布)中可以看到,对于题目中的随机行走问题,不管coefficient和 $\omega$ 为多少,随机行走完粒子的分布皆为正态分布。coefficient和 $\omega$ 影响的只是正态分布的期望和方差而已,而不影响分布是不是正态的。

期望和方差在原理部分中推导过,即:

$$\mu = c \cdot \frac{\sin\frac{\omega N}{2}\sin\frac{\omega(N+1)}{2}}{\sin\frac{\omega}{2}} \tag{17}$$

$$\sigma^2 = \left(1 - \frac{1}{2}c^2\right)N + c \cdot \frac{\sin \omega N \cos \omega (N+1)}{2\sin \omega} \tag{18}$$