

计算方法

黄佳城 20420201151673

2021 年 05 月 05 日

Code:

https://github.com/Acpnohc/computational_method_in_theory_physics/tree/main/hw10

问题 1:

数值模拟一个一维单位质量的布朗粒子的运动，设其初始位置为 $x_0 = 0$ ，初始速度为 $v^0 = 1$ ，其余参数 $\beta = k_B = T = 1$ ，积分步长 $h = 0.01$ 。画出其中一次模拟的 $x(t)$ ， $v(t)$ ；共进行 10^5 次模拟，画出 $\langle x(t) \rangle$ ， $\langle v(t) \rangle$ ， $\sigma_v^2(t)$ ， $\sigma_x^2(t)$ 及 $t = 100$ 时的速度概率分布函数。

解:

系统分析:

布朗粒子的郎之万方程应为:

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = v \\ m \frac{dv}{dt} = -\beta v + \xi(t) \end{cases} \quad (1)$$

其中随机力 $\xi(t)$ 为满足以下条件的高斯分布:

$$\begin{cases} \langle \xi(t) \rangle = 0 \\ \langle \xi(t_1) \xi(t_2) \rangle = \frac{2\beta k_B T}{h} \delta(t_1 - t_2) \end{cases}$$

也即随机力均值为 0，且前后不相关。

其中, β 为粘滯力系数, k_B 为玻尔兹曼常数, T 为温度, m 为布朗粒子的质量, 根据题目要求均取 1。

数值离散:

(欧拉法) 离散化后的离散方程应为:

$$\begin{cases} \Delta x = v \cdot \Delta t \\ \Delta v = [-\beta v + \xi(t)] \cdot \Delta t \end{cases} \quad (2)$$

(二阶随机龙格库塔算法) 离散化后的离散方程应为:

$$\begin{cases} F_1^x = v_{t-1} \\ F_2^x = v_{t-1} + (F_1^v + \xi(t)) \cdot \Delta t \\ F_1^v = -\beta v_{t-1} \\ F_2^v = -\beta[v_{t-1} + (F_1^v + \xi(t)) \cdot \Delta t] \\ x_{t+1} = x_{t-1} + \frac{(F_1^x + F_2^x)}{2} \Delta t \\ v_{t+1} = x_{t-1} + [\frac{(F_1^v + F_2^v)}{2} + \xi(t)] \cdot \Delta t \end{cases} \quad (3)$$

数值模拟结果:

欧拉法模拟 100s, 结果如图 1-2:

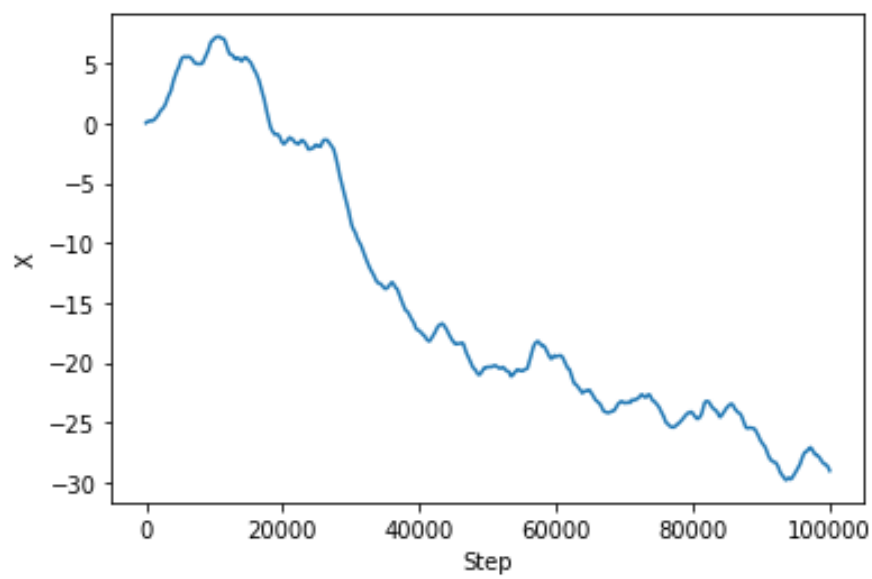


图 1 欧拉法模拟 100s，布朗粒子位置的变化

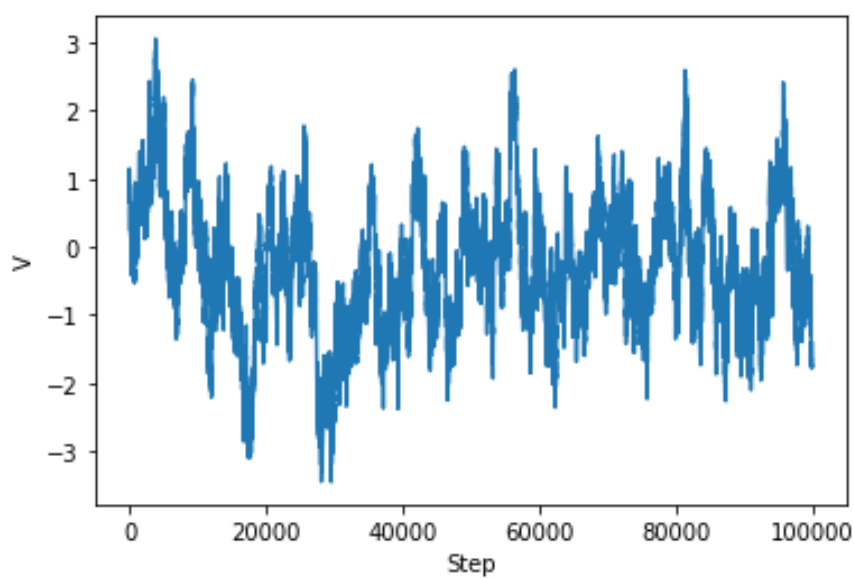


图 2 欧拉法模拟 100s，布朗粒子速度的变化

二阶随机龙格库塔算法模拟 100 秒，结果如图 3-4:

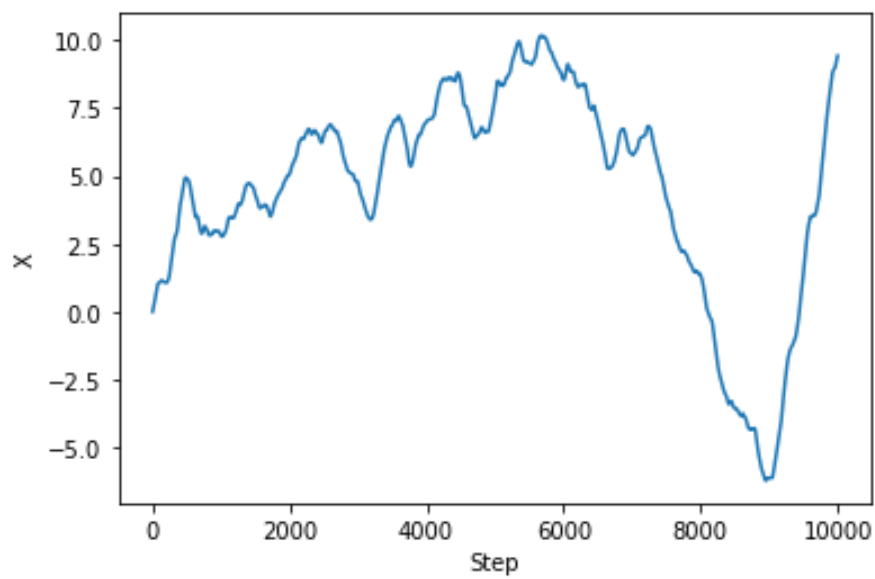


图 3 SRK2 模拟 100s，布朗粒子位置的变化

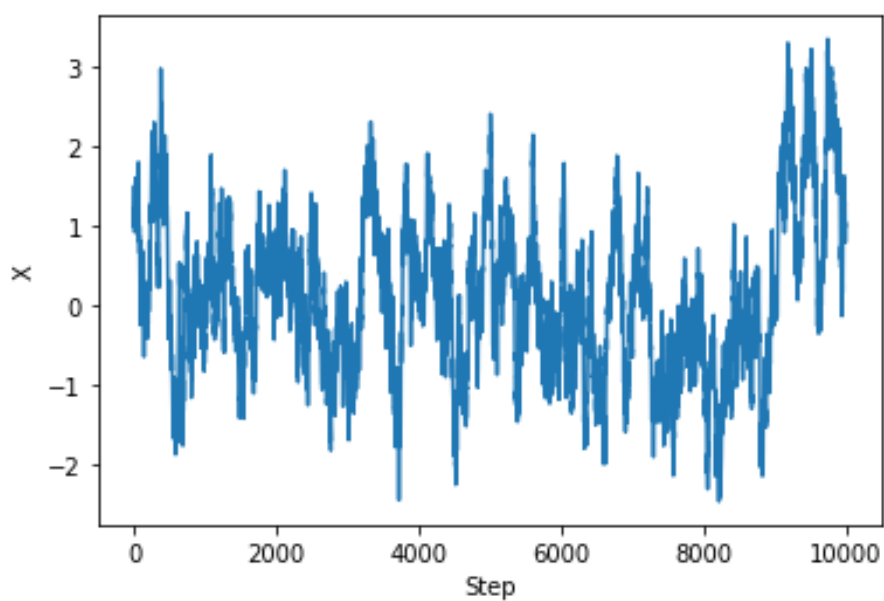


图 4 SRK2 模拟 100s，布朗粒子速度的变化

$\langle x(t) \rangle$, $\langle v(t) \rangle$, $\sigma_v^2(t)$, $\sigma_x^2(t)$ 及 $t=100$ 时的速度概率分布函数采用二阶随机龙格库算法的结果计算，结果如图 5-9 所示：

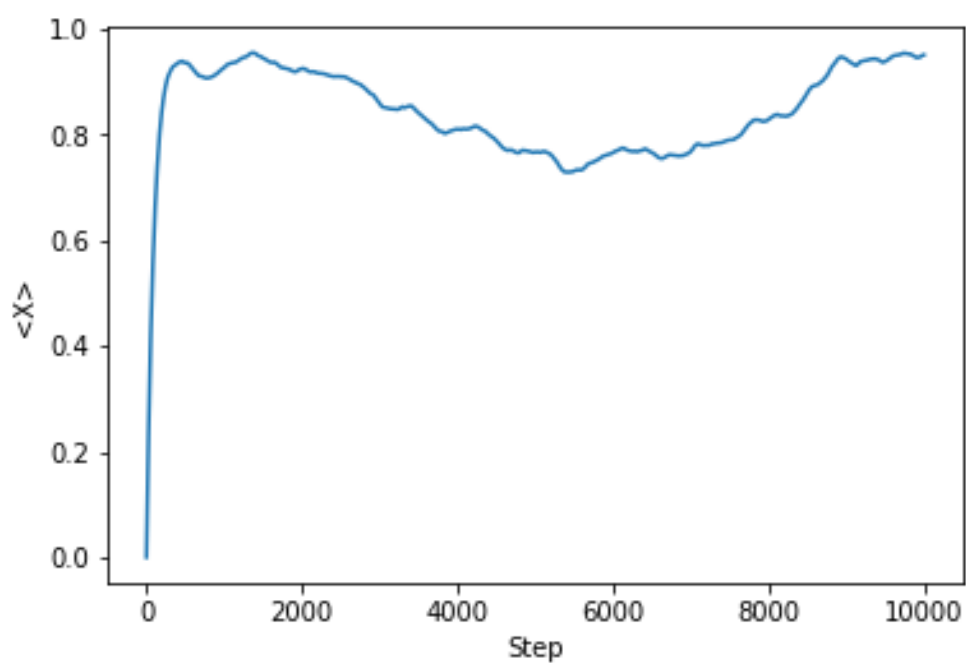


图 5 SRK2 模拟 100s，布朗粒子位置平均值的变化

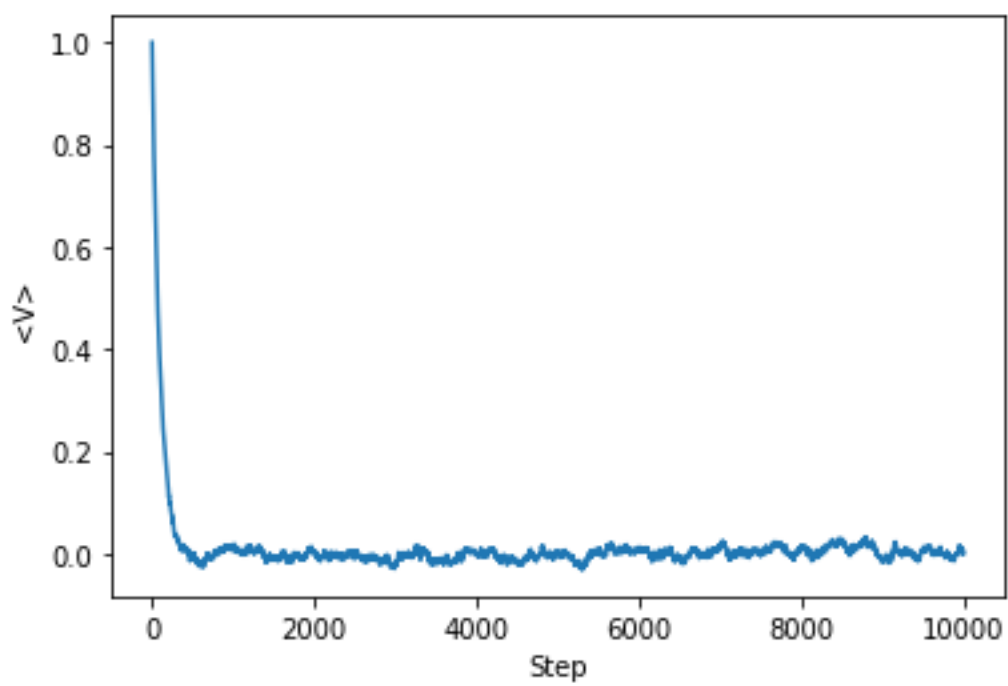


图 6 SRK2 模拟 100s，布朗粒子速度平均值的变化

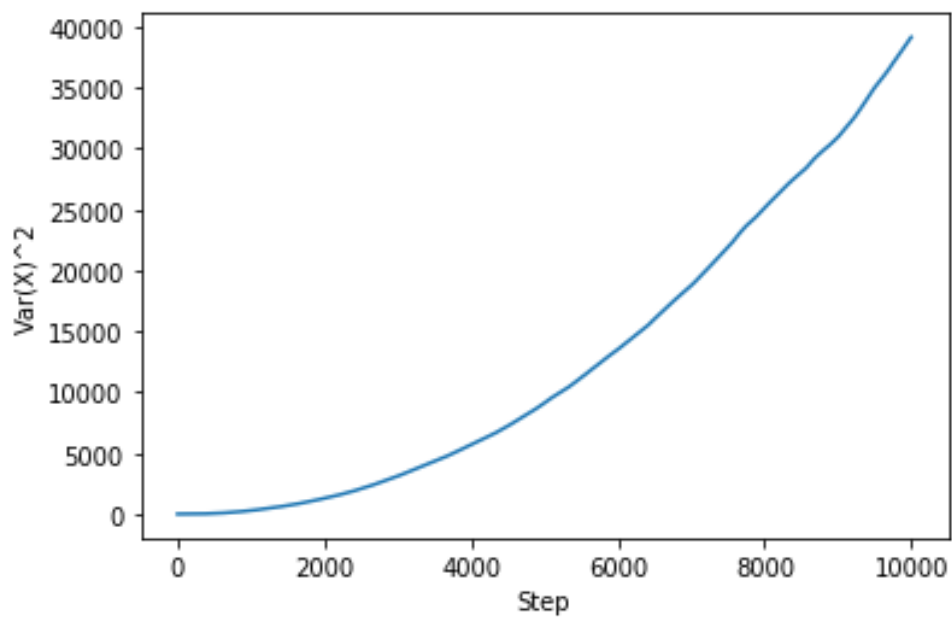


图 7 SRK2 模拟 100s，布朗粒子位置标准差的变化

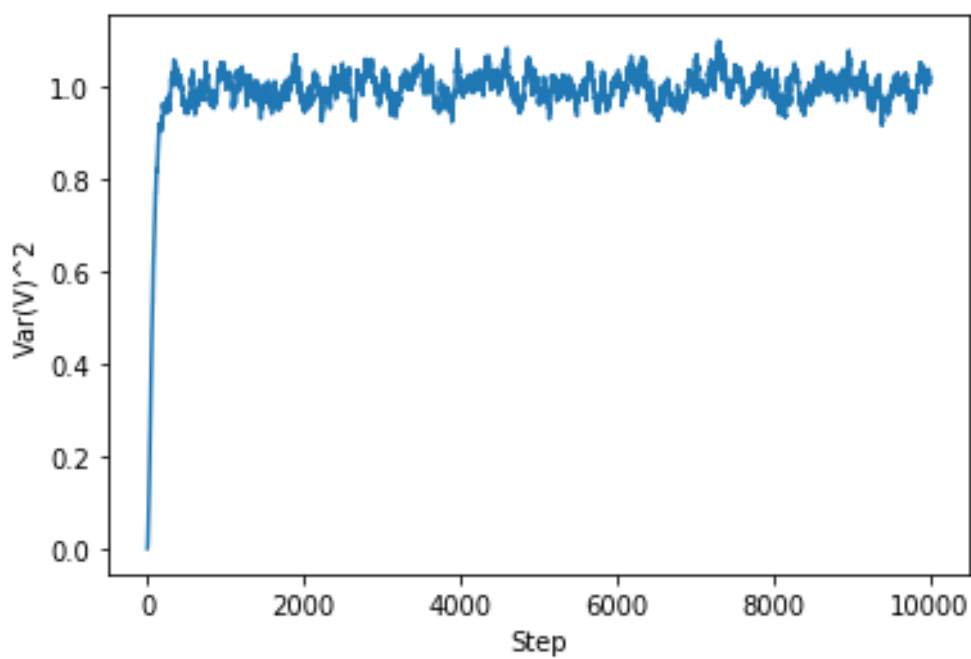


图 8 SRK2 模拟 100s，布朗粒子速度标准差的变化

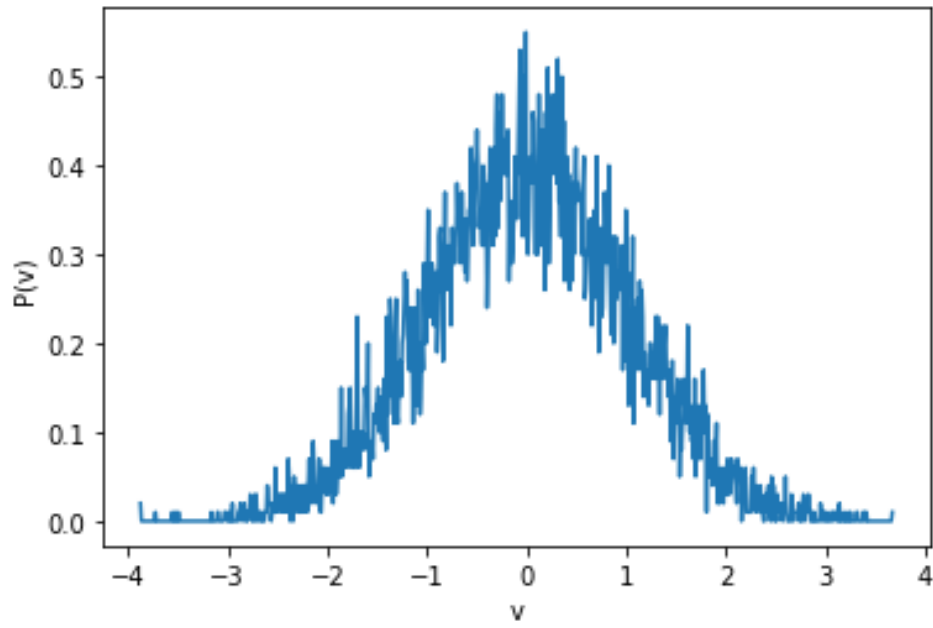


图 9 SRK2 模拟 100s，布朗粒子 $t=100$ 时的速度概率分布

与理论值符合，波动来源于模拟次数的不足（由于 Python 较慢，实际只模拟了 10000 次）。