

计算物理A第十五次作业

王锐泽 PB18020766

1 作业题目

- 设体系的能量为 $H = x^2/2\sigma_x^2 + y^2/2\sigma_y^2$ (以 kT 为单位), 采用 $Metropolis$ 抽样法计算 $\langle x^2 \rangle$, $\langle y^2 \rangle$, $\langle x^2 + y^2 \rangle$, 并与解析结果进行比较。抽样时在2维平面上依次标出Markov链点分布, 从而形象地理解Markov链。

2 实现方法和原理

- $Metropolis$ 抽样方法

本次实验中, 设 $\sigma_x = \sigma_y = 1$

理论上解析计算得到:

$$\langle x^2 \rangle = \frac{1}{Z} \int_{-\infty}^{\infty} dy \int_{-\infty}^{\infty} dx \exp\left(-\frac{x^2}{2} - \frac{y^2}{2}\right) x^2$$

其中 Z 为配分函数, 其数值为:

$$Z = \int_{-\infty}^{\infty} dy \int_{-\infty}^{\infty} dx \exp\left(-\frac{x^2}{2} - \frac{y^2}{2}\right) = 2\pi$$

$$\Rightarrow \langle x^2 \rangle = 1$$

同理得到:

$$\langle y^2 \rangle = 1, \langle x^2 + y^2 \rangle = 2$$

采用正则系统的 $Boltzmann$ 分布作为平衡构型时的分布。所以从 (x, y) 过渡到 (x', y') 的概率为:

$$p(\vec{x} \rightarrow \vec{x}') = \min\{1, \exp\left(\frac{x^2/2\sigma_x^2 + y^2/2\sigma_y^2}{x'^2/2\sigma_x^2 + y'^2/2\sigma_y^2}\right)\}$$

算法基本描述:

本次实验采用每次在原来位置上随机抽取 $[-A, A]$ 上的随机数作为 dx 、 dy , 进行概率判断。若能量降低, 则前进概率等于1, 直接进入下一个状态。若概率小于1, 则再次生成 $[0, 1]$ 中的随机数 r , 若 $r < \exp(\frac{\Delta E}{kT})$, 则刷新状态, 进行下一步, 否则就维持原样。

最后注意: 采用 $Metropolis$ 抽样计算系综平均时要去掉热化阶段:

$$\langle X \rangle = \frac{1}{N - M} \sum_{i=M+1}^N X_i$$

3 程式说明

- metropolis.c

这是一个对于用于生成对于 $N = 10^6$ 步数的 *Metropolis* 抽样计算积分的误差评估的程序。

- rdm.h

这是一个包含了使用16807产生器生成指定长度的 $[0, 1]$ 上均匀分布随机数函数的头文件。

```
void rdm(int N, double *x, int method)
```

该函数将输入的指针 x 对应的长度为 N 的数组用 $[0, 1]$ 上的随机数填满。method 是关于初始种子的选择。method=0: 默认种子; method=1, 时间种子。

- time_seed(gamma range).txt

对于括号内标识的 γ 取值范围对应使用的时间种子文件。注意在程式中生成随机数时，一组随机数使用时间种子，另一组采用默认种子值 ($I=1$)。16807 产生器抽样时对应的时间种子数据 (每次 1 个种子)。调用多少次 16807 生成器就生成多少个数据记录。每一个分布对应的种子已经手动加上对应的实验了。种子产生公式如下：

年: $0 \leq i_y \leq 99$, 月: $1 \leq i_m \leq 12$, 日: $1 \leq i_d \leq 31$
 时: $0 \leq i_h \leq 23$, 分: $0 \leq i_n \leq 59$, 秒: $0 \leq i_s \leq 59$
 则可设种子值为: $I_0 = i_y + 70(i_m + 12(i_d + 31(i_h + 23(i_n + 59i_s))))$, 它的值约在区间 $[0, 2^{31} - 1]$ 内, 第二部分的括号在 100 年内不会重复。

4 计算结果

4.1 不同步长下的平均值计算

本次实验中，采取总步长 $N = 10^6$ ，热化步长 $M = 10^4$ 。为了探究不同行走步长 A 对结果的影响，对其取值如下：

$$A = 0.001, 0.002, 0.005, 0.01, 0.04, 0.08, 0.1, 0.5, 1, 2, 4, 10, 100$$

由此得到的 $\langle x^2 \rangle, \langle y^2 \rangle, \langle x^2 + y^2 \rangle$ 列表如下：

系综平均 N	$A = 0.001$	$A = 0.002$	$A = 0.005$	$A = 0.01$	$A = 0.04$	$A = 0.08$
$\langle x^2 \rangle$	59.965622	42.503714	9.911649	3.336977	0.916165	0.983122
$\langle y^2 \rangle$	31.747700	21.228011	4.922366	1.654147	0.899795	0.930838
$\langle x^2 + y^2 \rangle$	91.713322	63.731725	14.834015	4.991124	1.815960	1.913960

表 1: $A = 0.01 \sim 0.08$ 系综平均计算表格

系综平均 N	$A = 0.1$	$A = 0.5$	$A = 1$	$A = 2$	$A = 4$	$A = 10$	$A = 100$
$\langle x^2 \rangle$	0.999358	1.002436	1.000011	0.998231	1.000731	1.005191	1.049830
$\langle y^2 \rangle$	0.950428	1.010010	1.000383	0.995312	1.001040	1.001623	1.045211
$\langle x^2 + y^2 \rangle$	1.949786	2.012446	2.000394	1.993542	2.001770	2.006814	2.095041

表 2: $A = 0.1 \sim 100$ 系综平均计算表格

从上面的表格可以看出，系综平均的计算值误差随步长并不是单调的关系。步长过小/过大都不能得到很好的结果，这将在稍后继续讨论。我们的模拟方法存在一个“最佳步长”，不至于太小，走不到理想分布；也不至于太大，每一步的涨落太大，这13个值中最佳的是 $A = 0.04$ 。下面给出 $\langle x^2 + y^2 \rangle$ 的误差表格以更加直观地表述上面的观点。

步长	误差 ϵ
$A = 0.001$	89.713322
$A = 0.002$	61.731725
$A = 0.005$	12.834015
$A = 0.01$	2.991124
$A = 0.04$	0.184040
$A = 0.08$	0.086040
$A = 0.1$	0.050214
$A = 0.5$	0.012446
$A = 1$	0.000394
$A = 2$	0.006458
$A = 4$	0.001770
$A = 10$	0.006814
$A = 100$	0.095041

表 3: $A = 0.01 \sim 100$ 系综平均误差表格

将误差-步长曲线绘制如下(由于取值范围跨度较大，取用对数坐标)：

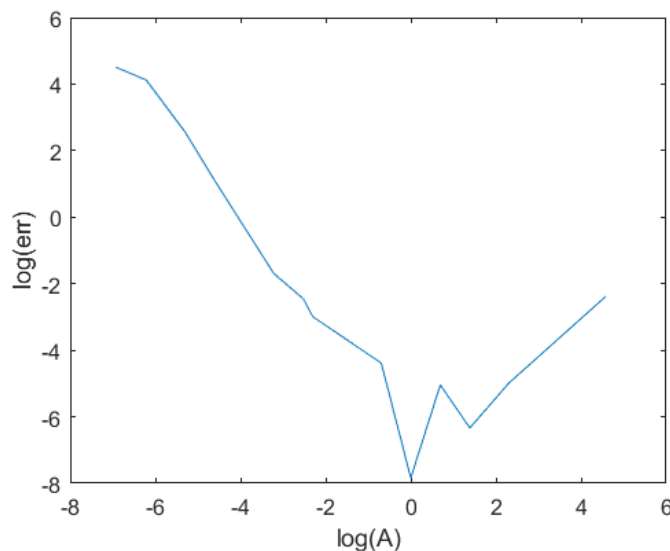


图 1: 误差曲线

显然在 $A = 1$ 附近会存在极小值，过大或过小步长误差会增大，特别是小步长。还可以从 *Markov* 链抽样出来的 x 最终分布的形态来观察是否达到良好的平衡构型，得到准确的结果。理论上，平衡态时， x, y 的边缘分布都是 $\sigma = 1$ 的高斯分布。下面分别给出 $A = 0.001$ (小步长), $A = 1$ (恰当步长), $A = 10$ (大步长), $A = 100$ (巨大步长) 的 x 直方图统计情况。我们在下一小节中集中讨论这些问题。

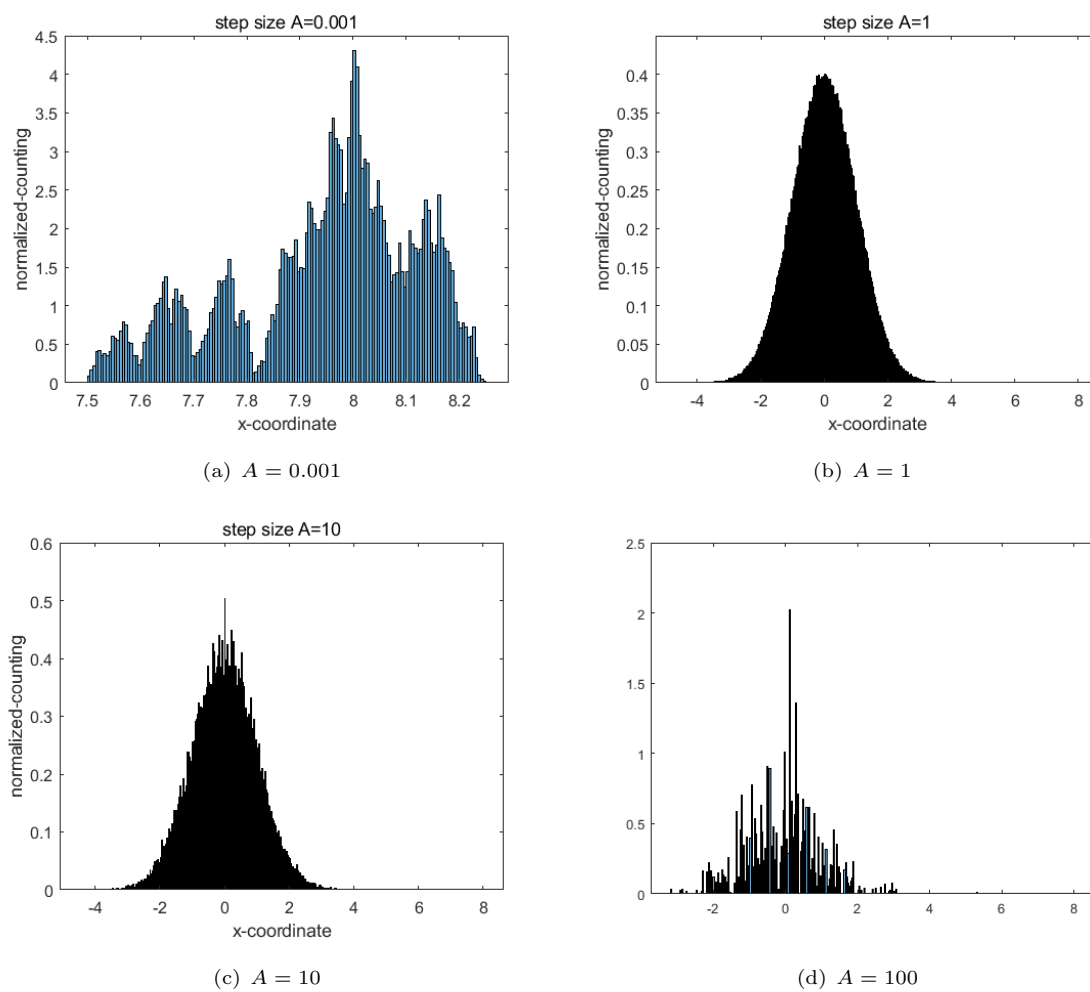
5 *Markov* 链的进一步讨论

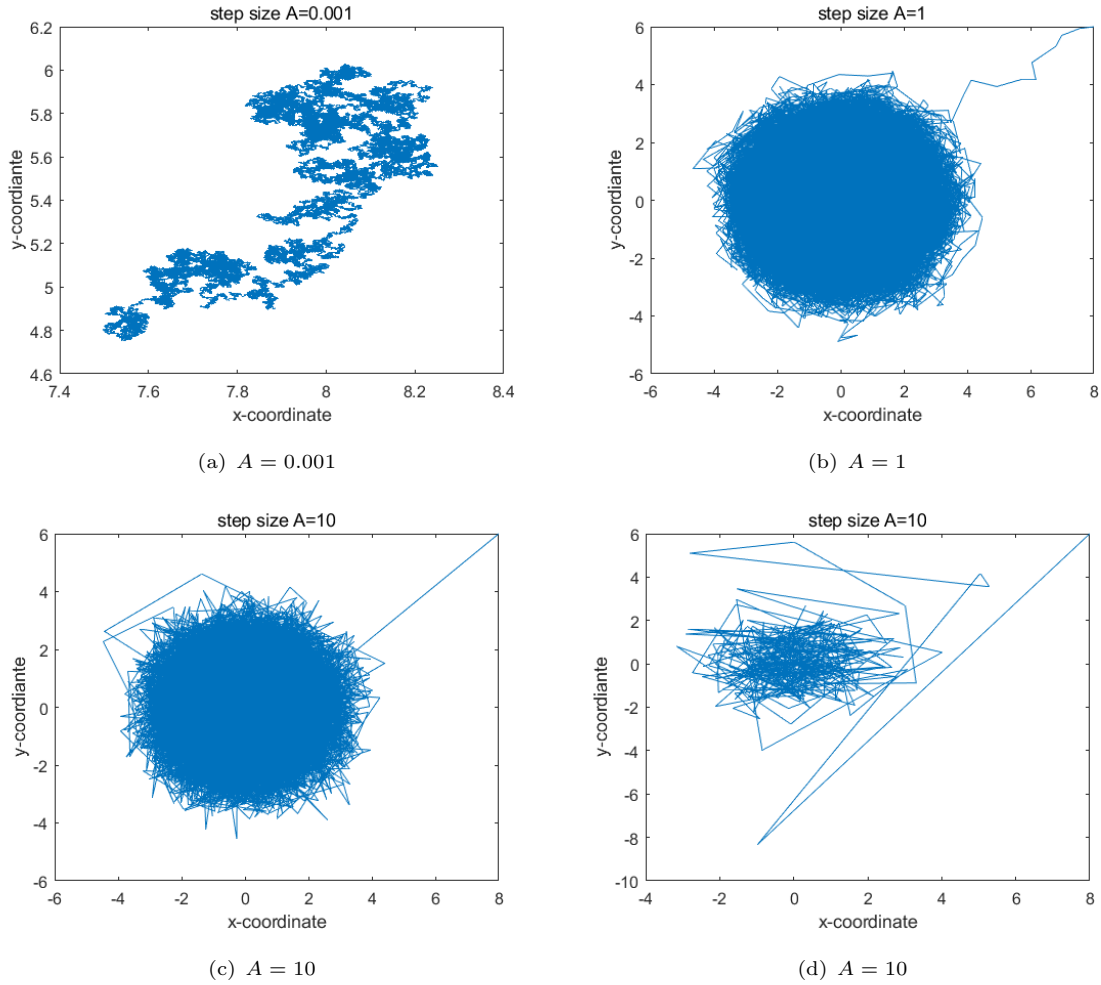
首先给出热化之后的 x 分布直方图：

从图上可以看出，当步长过小或者过大时分布都不是那么理想，特别是步长小的时候，就算用尽了 $N = 10^6$ 步，看起来似乎离平衡位置还很远。并且可以看到小步长的概率密度图上有很多个小峰状结构，这是由于步长太小，倾向于在一个地方“打转”的可能性变大了，所以出现一系列峰。

至于在步长很大 ($A = 100$) 的时候，分布倒是已经体现出正态分布的雏形了，对称性也基本具备，但是由于步数不够多，还不够得到平衡时的理想构型。从 (b), (c), (d) 三图能明显看出分布被步长变大破坏的过程。

总的来说，步数越大越能得到理想效果；步长要选取合适的，一般判据是选取步长和数据方差在一个数量级，这样得到的收敛速度快，精度高。对于 *Markov* 链直观的可视化抽样图如下给出：

图 2: 不同 A 情况的 x 分布概率密度

图 3: 不同 A 情况 $Markov$ 链抽样情况

三个 $Markov$ 链都是从 $(x_0, y_0) = (8, 6)$ 开始模拟。在小步长 $A = 0.001$ 情况下, 至循环结束时才行走到大约 $(7.4, 4.4)$ 处, 不能有效进入理想构型附近。此时的运动更加接近的是 $Brown$ 运动, 带有随机游走的特征。我们可以粗略地估计一下, 如果是理想的布朗运动, $\Delta x \approx \sqrt{N}A \approx 1$, 这和(a)图吻合得很好。而大步长下的轨迹显然比“最佳步长”的要粗糙很多, 毛刺更明显, 在平衡位置附近涨落更大, 也不能得到理想的结果。

6 总结

- $Metropolis$ 抽样是模拟各种系综的一个简单直观的抽样方法, 有很大的实用性。
- $Metropolis$ 抽样的缺点也很明显, 非常依赖于步长(步进频率分布)的选取, 有一定的预实验或者计算前的估计非常重要。