第九次作业

尹朝阳 物理学系

1 题目 1

1.1 题目描述

The interior of a d-dimensional hypersphere of unit radius is defined by the condition $x_1^2 + x_2^2 + ... + x_d^2 \le 1$. Write a program that finds the volume of a hypersphere using a Monte Carlo method. Test your program for d = 2 and d = 3 and then calculate the volume for d = 4 and d = 5, compare your results with the exact results.

1.2 程序描述

本题目要求用 Monte-Carlo method 进行 Poisson 求解单位超球体的体积。

求解思路为,采用每一个维度上的在 [-1,1] 区间上的独立的均匀分布 (uniform distribution),生成大量的随机坐标点 $X_i = (x_{i0}, x_{i1}, ..., x_{id}), i = 1, 2, ..., n$,其中 n 为点的总数,d 为超球体的几何维度。对每一个随机点判断是否有

$$x_{i1}^2 + x_{i2}^2 + \dots + x_{id}^2 \le 1$$

若上式成立,则取该点(即 accept \leftarrow accept +1),等到将所有数据点遍历一遍后,计算 p = accept/n 即为落在单位超球体内的概率,最后该值乘上所取的立方空间的体积 2^d ,则可认为是单位超球体的体积。即体积的估计公式为

$$V = \operatorname{accept}/n * 2^d$$

对于单位超球体,显然 n=2 时即为单位圆,其体积(面积)为 π ,而 n=3 时为单位球,其体积为 $\frac{4\pi}{3}$ 。对于更高维的情况,有以下理论值公式 [1]

$$V = \frac{\pi^{n/2}}{\Gamma(\frac{n}{2} + 1)}$$

容易计算得,n=4 时体积为 $\frac{\pi^2}{2}$, n=5 时体积为 $\frac{8\pi^2}{15}$ 。

本题目的源程序为 VolumeofHypersphere/calculate_volume_of_hypersphere_MC __method.py, 导入的第三方库有 numpy。

1.3 伪代码

Algorithm 1 calculate the volume of a hypersphere using a Monte Carlo method

```
Output: the volume of the d-dimension hypersphere V
 1: set the total number n to accept or reject and the dimension d
 2: for i \leftarrow 1 to n do
        for j \leftarrow 1 to d do
 3:
 4:
            rand_{ij} \leftarrow a random number chosen from a uniform distribution of [0, 1]
        end for
 6: end for
 7: accept \leftarrow 0
 8: for k \leftarrow 1 to n do
        if ||rand_i|| \leq 1 then
            accept \leftarrow accept + 1
10:
        end if
11:
12: end for
13: V_{cube} \leftarrow 2^d
14: V \leftarrow accept/n * V_{cube}
15: \mathbf{return}\ V
```

1.4 测试用例



图 1: the volume of the d-dimensional hypersphere

与理论值比较可以发现, 误差均较小。

dimension	2	3	4	5
理论值	3.141593	4.188790	4.934802	5.263789
模拟值	3.141583	4.188768	4.934560	5.263778

2 题目 2

2.1 题目描述

Write a MC code for a 3D Face-Centered Cubic lattice using the Heisenberg spin model (adopt periodic boundary condition). Estimate the ferromagnetic Curie temperature.

$$H = -J \sum_{\langle i,j \rangle_{NN}} \vec{S}_i \cdot \vec{S}_j, \qquad J = 1, \qquad |\vec{S}_i| = 1$$

2.2 程序描述

本题目要求用 Monte Carlo 方法模拟三维面心立方晶格的海森堡自旋模型,并估计铁磁性材料的居里温度。

居里温度可以从磁化强度随温度的变化曲线 M(T) 中读出,对于海森堡自旋模型,已知其 M(T) 曲线的大致变化趋势如下图 2 所示。

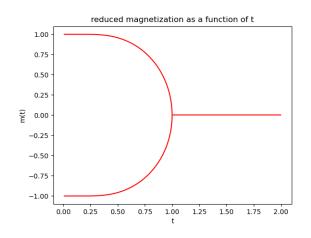


图 2: M(T) (注: 图源自作业 2)

则铁磁性材料的居里点为上图的三条曲线的交汇点,也即平均磁化强度从开始下降为 0 的点,其温度为临界温度,即居里温度。

本题采用上述的方法估计居里温度,即先绘制磁化强度随温度的变化曲线,再从图上 估计出居里温度。

对于每个温度 T,求解该温度下的平均磁化强度的方法如下。

首先,生成面心立方晶格。将三维坐标系的原点建在最边缘的立方体的最外部的顶点处,x、y、z 轴分别与小立方体的三条棱互相平行。则对于最左下角的小立方体,其 8 个顶点上分别有一个自旋,坐标分别为 (0,0,0)、(0,0,2)、(0,2,0)、(0,2,2)、(2,0,0)、(2,0,0)、(2,0,2)、(2,2,0)、(2,2,2),此外每个面的中心分别有一个自旋,其坐标分别为 (1,1,0)、(1,1,2)、(0,1,1)、(2,1,1)、(1,0,1)、(1,2,1)。同理可以构建其他自旋的坐标。我们发现,在该格点坐标系中,面心立方晶格的自旋只存在于 $x_i + y_i + z_i$ 为偶数的格点位置,而可以设置其他位置的自旋为 0,不对能量和磁化强度产生贡献。

然后,对于存在自旋的位置,需要设置其自旋矢量,要求我们生成均匀球面分布的矢量。生成方法如下:

$$x = r \sin \theta \cos \phi$$
$$y = r \sin \theta \sin \phi$$
$$z = r \cos \phi$$

我们生成特定分布的 θ 和 ϕ ,然后将其映射到直角坐标系 (x,y,z) 上,使得点在球面上均匀分布。该特定分布可以用如下函数生成 [2]:

$$u = \text{uniform distribution of } [0, 1]$$

 $v = \text{uniform distribution of } [0, 1]$
 $\theta = 2\pi * u$
 $\phi = \arccos(2 * v - 1)$

我们取 10000 个点,用上述的映射关系随机取得各点的坐标(具体见 code2.1 伪代码), 绘制三维分布图如下图 3 所示。可以看到成功生成了三维球面上的均匀分布。

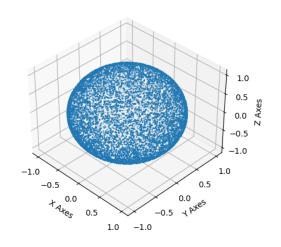


图 3: uniform distribution on a 3D sphere

在得到初始 3 维 FCC 海森堡自旋模型后,下面计算系统达到稳态时的平均磁化强度。随机选取一个自旋 \vec{S}_i ,设置随机转过一个角度(即用 code2.1 伪代码中的函数随机生成一个新的三维单位矢量赋值给这个自旋)变为 \vec{S}_i' ,计算能量变化。由于我们只需要考虑最近邻的自旋对该自旋的影响,面心立方中最近邻自旋有 12 个,则能量变化 ΔE 满足:

$$\Delta E = (-J * \vec{S}_i' \cdot \sum_{12} \vec{S}_j) - (-J * \vec{S}_i \cdot \sum_{12} \vec{S}_j)$$

其中对于坐标为 (i, j, k) 的自旋, 其最近邻自旋的坐标为 (i, j-1, k-1)、(i, j+1, k-1)、(i, j-1, k+1)、(i, j+1, k+1)、(i-1, j, k-1)、(i-1, j, k+1)、(i+1, j, k-1)、(i+1, j, k+1)、

(i-1,j-1,k)、(i-1,j+1,k)、(i+1,j-1,k)、(i+1,j+1,k)。考虑周期性边界条件, 当 i=1 时,取 $i-1=i_{max}$;当 $i=i_{max}$ 时,取 i+1=1。对于 j、k 同理。

然后用 reject or accept 方法评估是否要接受这个改变作为一个新的自旋。计算概率

$$p = e^{-\Delta E/(k_B * T)}$$

再从 [0,1] 的均匀分布中随机选取一个数 PRN, 如果 $p \ge PRN$, 就接受这个改变, 否则若 p < PRN 就拒绝这次随机变化。

重复上述过程, 直至系统基本达到平衡状态, 这里认为状态改变 10000 次之后基本达到稳定。取最后的 8000-10000 次, 每 20 次记录下系统的平均磁化矢量, 最后取平均值并计算平均后的磁化矢量的模, 即为该温度下的磁化强度。其中磁化强度由 $M = ||(M_x, M_y, M_z)||$ 给出。

对于不同温度分别计算磁化强度,最终得到平均磁化强度随温度的变化关系,并得到 临界居里温度。

本题目的源程序为 CurieTemperature-MCmethod/FccFMCurieTemperature_HeisenbergSpinModel_MCmethod.py,其他两个程序 plot_magnetization-timesteps_consider GivenTemperature.py 和 uniformDistribution_Ona3DSphere.py 分别绘制在给定温度下磁化强度随时间的变化关系,以及绘制三维球面上的均匀分布。导入的第三方库有 numpy 和 matplotlib。

注:标准的海森堡模型要求无限大,这里我们选取 15×15×15 个小晶格拼成的三维自旋系统,并设定周期性边界条件,来进行较为粗略的模拟。

2.3 伪代码

由于本题目代码较长,各代码块之间有较强的非耦合性,这里将全部代码拆分为多个伪代码块给出。

code2.1、2.2、2.3、2.4 分别实现"产生三维球面上均匀分布的随机矢量"、"建立三维面心立方晶格的海森堡自旋模型"、"改变系统状态并用 reject or accept 方法判断该改变是否有效"以及"计算磁化强度并绘制磁化强度随温度的变化关系"。

由于伪代码较多,将放在最后"参考文献"之后的部分。

2.4 测试用例

首先,我们取 J=1,由于计算概率 $p=e^{-\Delta E/(k_B*T)}$ 时,若取玻尔兹曼常数 $k_B=1.380649\times 10^{-23}J/K$,而 ΔE 在 0.1 到 1 的量级上,会导致概率 $p\to 0(\Delta E>0)$ 或者 $p\to +\infty(\Delta E<0)$,与 PRN 比较意义不大,故这里选取 $k_B=0.01$ (临界温度大约在几百 K)使得量级基本相同。

首先可以看一下在特定温度(这里选取为 80K)下磁化强度随时间的变化关系。设置 初始自旋均为 (1,0,0)。

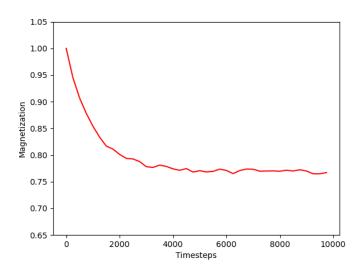


图 4: Magnetization-time graph under a given temperature

可以看到,磁化强度逐渐降低,在 6000 步之后基本不变,此时可以选择 8000-10000 步的磁化强度做平均后作为该温度下的平均磁化强度。

对 0-200K 的温度,每 5K 进行平均磁化强度的计算,绘制平均磁化强度随温度的变化曲线如图 5 所示。

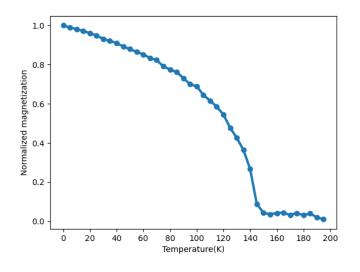


图 5: Magnetization-Temperature graph

可以看到,在大约 145K 左右,平均磁化强度降为接近 0,可认为该点为临界点,则临界居里温度为 145K。

下面以 fcc-Ni 为例,估计其居里温度。

对于 fcc-Ni, J 大约为 $2.93 \times 10^{-21} J/link[3]$ 。

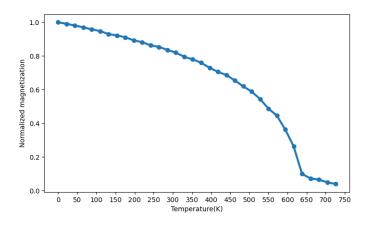


图 6: Magnetization of fcc-Ni – Temperature graph

从上图可以估计出,居里温度大约为 640K,接近实验上测量得的居里温度(大约为 620K)。认为产生误差的原因有系统由 15 × 15 × 15 个晶格组成,而标准海森堡模型要求系统趋于无穷大;此外只考虑最近邻的自旋的影响也会产生误差。

参考文献

- [1] Volume of Hypersphere[OL]. https://www.chegg.com/learn/calculus/calculus/volume-of-hypersphere.
- [2] Cory Simon. Generating uniformly distributed numbers on a sphere[OL]. http://corysimon.github.io/articles/uniformdistn-on-sphere/. February 27, 2015.
- [3] Jin, X., Kudrnovský, J., Wang, D. and Bruno, Patrick. (2008). Curie temperatures of fcc and bcc nickel and permalloy: Supercell and Green's function methods. Physical Review B. 77. 10.1103/PhysRevB.77.054431.

Algorithm 2.1 generate a randomly oriented 3D vector

```
Output: \vec{S} the vector

1: u \leftarrow a random number chosen from an uniform distribution of [0,1]

2: v \leftarrow a random number chosen from an uniform distribution of [0,1]

3: \theta \leftarrow 2\pi * u

4: \phi \leftarrow \arccos(2*v-1)

5: x \leftarrow \sin\theta * \sin\phi

6: y \leftarrow \sin\theta * \cos\phi

7: z \leftarrow \cos\phi

8: return \vec{S} \leftarrow (x,y,z)
```

Algorithm 2.2 generate a fcc lattice using the heisenberg spin model

```
Output: the fcc heisenberg spin model spin
 1: for i \leftarrow 1 to i_{max} do
 2:
         for j \leftarrow 1 to j_{max} do
             for k \leftarrow 1 to k_{max} do
 3:
                 if (i + j + k)\%2 = 0 then
 4:
                      spin_{ijk} \leftarrow \text{Randomly\_Orientated\_3D\_Vector()}
                                                                                                                    \triangleright code2.1
 5:
                 else
 6:
                      spin_{ijk} \leftarrow (0,0,0)
 7:
                 end if
 8:
             end for
 9:
         end for
11: end for
12: return spin
```

```
Algorithm 2.3 randomly choose and change a spin and decide whether to accept the change
            1: Expand the spin to a ((i_{max} + 2) \times (k_{max} + 2) \times (k_{max} + 2)) matrix
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       \triangleright line 2 – 7: adopt the periodic boundary condition
           2: spin[0,:,:] \leftarrow spin[i_{max},:,:]
           3: spin[:, 0, :] \leftarrow spin[:, j_{max}, :]
           4: spin[:,:,0] \leftarrow spin[:,:,k_{max}]
           5: spin[i_{max} + 1, :, :] \leftarrow spin[1, :, :]
           6: spin[:, j_{max} + 1, :] \leftarrow spin[:, 1, :]
           7: spin[:,:,k_{max}+1] \leftarrow spin[:,:,1]
           8: spin' \leftarrow spin
           9: i \leftarrow 0, j \leftarrow 0, k \leftarrow 1
    10: while (i + j + k)\%2 \neq 0 do
                                                                     i \leftarrow \text{a random integer from } [1, i_{max}]
                                                                      j \leftarrow \text{a random integer from } [1, j_{max}]
                                                                      k \leftarrow \text{a random integer from } [1, k_{max}]
    14: end while
   15: spin'_{ijk} \leftarrow \text{Randomly\_Orientated\_3D\_Vector()}
    16: E_{old} \leftarrow -J * (spin_{ijk} \cdot spin_{i,j-1,k-1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i,j+1,k-1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i,j+1,k+1} + spin_{ij
                                    spin_{i,j-1,k+1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i-1,j,k-1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i+1,j,k-1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i-1,j,k+1} + spin_{ijk
                                    spin_{i+1,j,k+1} + spin_{ijk} \cdot spin_{i-1,j-1,k} + spin_{ijk} \cdot spin_{i+1,j-1,k} + spin_{ijk} \cdot spin_{i-1,j+1,k} + spin_{ijk
                                    spin_{i+1,i+1,k})
   17: E_{new} \leftarrow -J * (spin'_{ijk} \cdot spin'_{i,j-1,k-1} + spin'_{ijk} \cdot spin'_{i,j+1,k-1} + spin'_{ijk} \cdot spin'_{i,j+1,k+1} + spin'_{ijk} \cdot spin
                                    spin_{i,j-1,k+1}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i-1,j,k-1}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i+1,j,k-1}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i-1,j,k+1}^{'} + spin_{i-1,j,k+
                                    spin_{i+1,j,k+1}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i-1,j-1,k}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i+1,j-1,k}^{'} + spin_{ijk}^{'} \cdot spin_{i-1,j+1,k}^{'} + spin_{i-1
                                    spin_{i+1,j+1,k}
    18: \Delta E = E_{new} - E_{old}
    19: p \leftarrow e^{-\Delta E/(k_B * T)}
   20: PRN \leftarrow a random number from the uniform distribution of [0, 1]
   21: if p > PRN then
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                           ▷ accept or reject method
                                                                      newSpin \leftarrow the unexpanded spin
   22:
   23: else
                                                                        newSpin \leftarrow the unexpanded spin
   24:
```

25: **end if**

26: **return** newspin

```
Algorithm 2.4 calculate the magnetization for every temperature and plot M(T)
```

```
1: for T \leftarrow T_{min} to T_{max} do
         spin \leftarrow Fcc\_Heisenberg\_Spin\_Model()
                                                                                                                            \triangleright code2.2
         for t \leftarrow start to stop do
 3:
             spin \leftarrow \text{Decide\_The\_New\_Spins}(spin, T)
                                                                                                                            \triangleright code2.3
 4:
             S_x \leftarrow 0
 5:
             S_y \leftarrow 0
 6:
             S_z \leftarrow 0
 7:
             for i \leftarrow 1 to i_{max} do
 8:
                  for j \leftarrow 1 to j_{max} do
 9:
                       for k \leftarrow 1 to k_{max} do
10:
                           S_x \leftarrow S_x + spin_{ijk,1}
11:
                           S_y \leftarrow S_y + spin_{ijk,2}
12:
                           S_z \leftarrow S_z + spin_{ijk,3}
13:
                       end for
14:
                  end for
15:
             end for
16:
             M(t) \leftarrow ||(S_x, S_y, S_z)||
17:
         end for
18:
         loop \leftarrow 0
19:
         for t_i \leftarrow (0.8 * (stop - start) + start) to stop, step do
                                                                                              > 8000 - 10000, 20 as time step
20:
             loop \leftarrow loop + 1
21:
             M_{mean}(T) \leftarrow M_{mean}(T) + M(t_i)
22:
         end for
23:
         M_{mean}(T) \leftarrow M_{mean}(T)/loop
24:
25: end for
26: Plot M_{mean}(T) with the temperature T changes
```