Binder ratio, cumulant 以及模型对称性

郭文安

October 17, 2018

我们考虑模拟的模型的序参量m是n元矢量.n = 1对应Ising 磁化强度,n = 2你可以设想是XY模型,n = 3对应Heisenberg模型或O(3)模型.但这样的序参量并不限于这个几个模型,比如钟表模型(clock model)其序参量是n = 2的矢量。4态Potts模型序参量可以看作3元矢量.

在蒙卡模拟中我们经常用到的无量纲量(dimensionless quantity)是4阶Binder ratio

$$R_2 = \frac{\langle m^4 \rangle}{\langle m^2 \rangle^2}.\tag{1}$$

其中**m**是序参量. $m^2 = \mathbf{m} \cdot \mathbf{m}$. 有时也用二阶Binder ratio

$$R_1 = \frac{\langle m^2 \rangle}{\langle |m| \rangle^2}.$$
(2)

在模拟量子模型的时候,由于序参量几个分量不对易,有的算法不方便计 算m,此时我们可以计算某个分量的Binder ratio.比如

$$R_2^{(z)} = \frac{\langle m_z^4 \rangle}{\langle m_z^2 \rangle^2}.$$
(3)

在相变点 T_c , R_2 (以及 R_1)是与尺寸无关的常数(忽略正比于 $L^{-\omega_i}$ 的标度 修正,其中 $\omega_i > 0$, $i = 1, 2, ..., \exists L \to \infty$ 时这些修正项消失).利用这一特性 我们可以定出相变点,甚至临界指数 ν .这一常数 R_{2C} (R_{1C})也是普适的, 由相变普适类决定,前提是要固定边界条件,包括系统长宽比之类的。

在高温无序相和低温有序相,序参量的分布几率分别是两种不同的高斯 分布.据此我们可以直接算出

$$R_2 \to \frac{n+2}{n}, \, \exists \, \psi \, \mathcal{F} \mathcal{F} \bar{\mathcal{F}} \, \bar{\mathcal{H}} \, T > T_c, \, L \to \infty \tag{4}$$

$$R_2 \to 1,$$
当系统处于有序相, $L \to \infty$ (5)

因此我们可以定义所谓的Binder cumulant (累积量)

$$U_2 = \frac{n+2}{2} \left(1 - \frac{n}{n+2}R_2\right) \tag{6}$$

它有很好的性质: 当 $T > T_c$, U_2 随尺寸趋于0; $T < T_c$, U_2 随尺寸趋于1. Figure 1是n = 1的Ising情形.



Figure 1: U_2 of 2D Ising model, n = 1.

我们来证明Eq. (4). 考虑到高温相m在原点附近涨落

$$p(m_1, m_2, \dots, m_n) = \frac{\prod_i^n \exp(-\lambda m_i^2)}{N} = \prod_i^n p(m_i)$$
 (7)

其中归一化因子

$$N = \prod_{i}^{n} \int_{-\infty}^{\infty} \exp(-\lambda m_{i}^{2}) \mathrm{d}m_{i}.$$
(8)

即:每个分量是独立的高斯分布,中心在 $m_i = 0$:

$$p(m_i) = \frac{\exp(-\lambda m_i^2)}{\int_{-\infty}^{\infty} \exp(-\lambda m_i^2) dm_i}.$$
(9)

因此

$$\langle m^2 \rangle = \sum_i \int_{-\infty}^{\infty} m_i^2 p(m_i) \mathrm{d}m_i.$$
 (10)

利用高斯积分公式

$$\int_{-\infty}^{\infty} \exp(-\lambda x^2) dx = \sqrt{\frac{\pi}{\lambda}},\tag{11}$$

和

$$\int_{-\infty}^{\infty} x^2 \exp(-\lambda x^2) dx = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{\pi}{\lambda^3}},$$
(12)

得到

$$\langle m^2 \rangle = \frac{n}{2\lambda}.\tag{13}$$

再来计算(m⁴).

$$\langle m^4 \rangle = \sum_{ij} \langle m_i^2 m_j^2 \rangle = n \langle m_i^4 \rangle + n(n-1) \langle m_i^2 m_{j \neq i}^2 \rangle.$$
(14)

利用

$$\int_{-\infty}^{\infty} x^4 \exp(-\lambda x^2) dx = \frac{3}{4} \sqrt{\frac{\pi}{\lambda^5}},\tag{15}$$

得到

$$\langle m^4 \rangle = (3n + n^2 - n) \frac{1}{4\lambda^2}.$$
 (16)

因此

$$R_2 = \frac{n+2}{n}.\tag{17}$$

再来证明Eq.(5).

尽管我们假设序参量是n维矢量,但模型的对称性可以不同. 然而我们会 看到在低温相Binder ratio "看不到"这些.

比如:假设模型Hamiltonian是O(n)的.那么在低温相序参量不为零, 且分布仍然是O(n)对称的(对Ising来说是 $\pm m_0$ 两个点):m的分布与角度无 关,其极大值出现在某个 $m_0 \neq 0$ 的球面上.这是由于我们模拟的是有限尺寸 系统,系统对称性并不真正破缺到某个方向.

对角度积分之后的几率分布为

$$p(m)dm = \frac{m^{n-1}\exp(-\lambda(m-m_0)^2)dm}{N}$$
(18)

with

$$N = \int_0^\infty dm m^{n-1} \exp(-\lambda (m - m_0)^2)$$
(19)

在尺寸 $L \to \infty$ 时,可以认为 $\lambda \to \infty$,分布就是'厚度为零的球面'分布:

$$p(m) = \delta(m - m_0). \tag{20}$$

于是 $\langle m^4 \rangle = m_0^4, \langle m^2 \rangle = m_0^2.$ 所以 $R_2 = 1.$ Figure 2 (a)就是XY 模型序参量的分布图。

以上结果也可硬算出来。

$$\langle m^2 \rangle = \frac{\int_0^\infty m^{n+1} \exp(-\lambda (m-m_0)^2) dm}{N}$$
(21)

把m写成 $m = (m - m_0 + m_0)$,对m的积分变成对 $m - m_0$ 的积分。由于 $\lambda \rightarrow \infty$,积分限可以认为是从负无穷到正无穷。展开 $((m - m_0) + m_0)^{n+1}$,积分. 只有最后一项 m_0^{n+1} 最重要,与分母中 m_0^{n-1} 项相约后,得到 m_0^2 .

 $\langle m^4 \rangle$ 的结果可以类似得到.



Figure 2: (a) 3D XY模型, T = 1.5, L = 32 m的分布; (b) 3D XY model mq = 6的各向异性场,同样温度,尺寸。

如果模型并不是O(n)的, 比如是具有 Z_q 对称性的'软'钟表模型(soft clock)

$$H = -J \sum_{\langle ij \rangle} \cos(\theta_i - \theta_j) - h \sum_k \cos(q\theta_k)$$
(22)

其中自旋是二维单位矢量, θ;是其指向。

在低温下,其序参量不为零,分布是如图2(b)所示的 Z_q 对称分布.可以写成如下

$$p(\mathbf{m}) = \frac{1}{q} \sum_{i}^{q} \delta(\mathbf{m} - \mathbf{m}_{i}).$$
(23)

容易算出 $\langle m^2 \rangle = |m_i|^2 = m_0^2, \langle m^4 \rangle = m_0^4,$ 因此 $U_2 = 1.$

如果我们研究的是q态Potts model, q个自旋状态可以理解为指向q-1维 空间中超四面体的q个对称方向。比如q=2时,该'四面体'是一维空间中 的两个端点; q=3, '四面体'是2维空间中正三角形,3个自旋状态是从 原点指向它的三个顶点 (原点在三角形中心); q=4, '四面体'是3维空间 中的正四面体,自旋可以指向其4个顶点 (原点在中心).如图3所示.



Figure 3: Potts model 中自旋可看作q - 1维空间中单位矢量.

利用这个矢量图像, Potts 模型的哈密顿可以写成

$$H = \sum_{ij} \frac{1}{q} (1 + (q-1)\mathbf{e}_i^{(\alpha)} \cdot \mathbf{e}_j^{(\beta)})$$
(24)

其中 $\mathbf{e}^{(\alpha)}, \alpha = 1, 2, \dots, q \neq q$ 个单位矢量,指向超四面体顶角。容易证明

$$\mathbf{e}^{(\alpha)} \cdot \mathbf{e}^{(\beta)} = (q\delta_{\alpha,\beta} - 1)/(q - 1).$$
(25)

通常Potts model的序参量平方定义为

$$m^{2} = \frac{1}{q-1} \sum_{\alpha=1}^{q-1} \sum_{\beta=\alpha+1}^{q} (\rho_{\alpha} - \rho_{\beta})^{2}$$
(26)

 ρ_i 是处于 α 态的自旋密度。其实就等于

$$m^{2} = \mathbf{m} \cdot \mathbf{m} = (\sum_{\alpha} \rho_{\alpha} \mathbf{e}^{(\alpha)})^{2}$$
(27)

序参量本身是n = q-1维矢量。

根据前面的讨论,我们知道在高温相, $R_2 \rightarrow (q+1)/(q-1)$;在低温相,m不为零,其分布应该是'超四面体'顶点处的 δ 函数。所以 $R_2 \rightarrow 1$. 如图4. U_2 可以改写为

$$U_2 = \frac{q+1}{2} \left(1 - \frac{q-1}{q+1}R_2\right) \tag{28}$$



Figure 4: (a) 2D 4态Potts模型