8月10日讲义:内容8.3,8.4

树里羁雏

2025年8月9日

1 总述

我们这节课的主要内容是参考书上的8.3,8.4节,由于我菜菜的,所以基本不会涉及课外内容,同时,8.4节的最后两三页我也没看懂,所以没讲。

我们回顾之前讲的内容,我们在 Z^d 的子集 Λ 上建立了哈密顿量:

$$\mathcal{H} = \frac{\beta}{4d} \sum_{i,j \in \mathcal{E}_h^b} (\omega_j - \omega_i)^2 + \frac{m^2}{2} \sum_{i \in \Lambda} \omega_i^2$$

其中, ω 是一个由 Z^d 向R的映射,代表了 Z^d 上每个格点的值,它在 Λ^C 外与某个 η 恒等。d代表空间的维数, β 是逆温度,m是外磁场强度。其概率测度为:

$$\forall A \in \mathcal{F}, \mu_{\lambda;\beta;m}^{\eta}(A) = \int \frac{e^{-\mathcal{H}_{\Lambda;\beta;m}(\omega_{\Lambda}\eta_{\Lambda^c})}}{Z_{\Lambda;\beta;m}^{\eta}} 1_A(\omega_{\Lambda}\eta_{\Lambda^c}) \prod_{i \in \Lambda} d\omega_i$$

由这个哈密顿量我们可以开始研究这个Gaussian Free Field模型,我们这节课只讨论m=0的情形。

我们首先研究当 Λ 有限时的情形,为了将哈密顿量化为更加简单的形式,我们需要引入离散情况下的调和函数以及对应的分析技巧。借助这些工具我们成功地处理了 Λ 有限时的情形,然后我们将其极限至对无限的情形,建立 Z^d 下的Gibbs测度。

2 调和函数和Green恒等式在离散情况(Z^d)的建立

从讨论班开始到现在,我们始终都在 Z^d 以及其子集 Λ 上讨论问题,我们既然想把调和函数建立在 Z^d 的上面,我们就需要先在它上面将原本连续

的东西离散地定义出来。

定义1. Z^d 上的一个函数 $f = (f_i)_{i \in Z^d}$, $f_i \in R$ 是实数,可以将其看作 $Z^d \to R$ 的一个映射。我们定义它的离散梯度(discrete gradient)为:

$$(\nabla f)_{ij} = f_i - f_i$$

定义2. 相应的,离散拉普拉斯算子(discrete Lapician)定义为:

$$(\triangle f)_i = \sum_{j:j\sim i} (\nabla f)_{ij}$$

(Lemma8.7) 根据这些定义立刻有::

$$\sum_{i,j\in\mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (\nabla f)_{i,j} (\nabla g)_{i,j} = -\sum_{i\in\Lambda} g_{i}(\triangle f)_{i} + \sum_{i\in\Lambda j\in\lambda^{c}, j\sim i} g_{j}(\nabla f)_{ij}$$
(8.14)

$$\sum_{i \in \Lambda} (f_i(\triangle g)_i - g_i(\triangle f)_i) = \sum_{i \in \Lambda j \in \lambda^c, j \sim i} (f_j(\nabla g)_{ij} - g_j(\nabla f)_i j)$$
(8.15)

这些式子仅仅是对求和的重新组合而已,在此不作证明了,有兴趣的读者可以自行阅读参考书387页。

注意(8.14),容易发现该式与连续的调和函数的性质极其相似。对于 R^d 上的光滑函数f,g。我们有:

$$\int_{U} \nabla f \cdot \nabla g dV = -\int_{U} g \triangle f dV + \oint_{\partial \Lambda} g(\nabla f \cdot n) dS$$

$$\int_{U} (f \triangle g - g \triangle f) dV = \oint_{\partial U} (f \nabla g \cdot n + g \nabla f \cdot n) dS$$

两式分别对应了(8.15)与(8.16)。

观察式8.14的右侧,前一项代表 Λ 的内部,而后一项代表 Λ 的边界。(8.15)可由(8.14)交换f,g并相减得到,在此不赘述了。

另一个值得注意的是($\triangle f$)_i还有另一种写法:

$$(\triangle f)_i = \sum_{j \in Z^d} \triangle_{ij} f_j$$

其中

$$\triangle_{ij} = \begin{array}{ccc} -2d & if & i = j \\ 1 & if & i \sim j \\ 0 & otherwise \end{array}$$

我们现在开始处理这个式子:

$$\sum_{i,j\in\mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (f_{j} - f_{i})^{2}$$

处理它的理由也很简单,我们会注意到这个式子长得极像哈密顿量升。

$$\sum_{i,j\in\mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (f_{j} - f_{i})^{2} = \sum_{i,j\in\mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (\nabla f)_{ij}^{2}$$

$$= -f \cdot \triangle_{\Lambda} f - 2 \sum_{i\in\Lambda} \sum_{j\in\Lambda^{c}, j\sim i} f_{i} f_{j} + B_{\Lambda}$$
(8.18)

从第一行到第二行应用了(8.14)。其中,符号 $f\cdot \triangle_{\Lambda}g = \sum_{i,j\in\Lambda} \triangle_{ij}f_ig_j$ (容易注意到 $f\cdot \triangle_{\Lambda}g = g\cdot \triangle_{\Lambda}f$)。 B_{Λ} 代表只和 Λ^c 相关的项,此后我们不研究它的具体形式了。

式(8.18)的思路是:将 $\sum_{i,j\in\mathcal{E}^{h}_{\Lambda}}(f_{j}-f_{i})^{2}$ 分为三个部分,第一项只和 Λ 内部有关,第二项代表 Λ 边缘,第三项则是 Λ 外部的影响。注意到(8.18)是一个二次的式子,我们的目标是尝试通过一定程度的配方把(8.18)写作这样的形式: $(f-u)\cdot \triangle_{\Lambda}(f-u)$

计算有:

$$(f - u) \cdot \triangle_{\Lambda}(f - u) = f \cdot \triangle_{\Lambda}f - 2f \cdot \triangle_{\Lambda}u + u \cdot \triangle_{\Lambda}u$$
$$= f \cdot \triangle_{\Lambda}f - 2\sum_{i \in \Lambda}f_{i}(\triangle u)_{i} + 2\sum_{i \in \Lambda}\sum_{j \in \Lambda_{c}, j \sim i}f_{i}u_{j} + B_{\Lambda}$$

将该式代入(8.18),我们就可以得到:

$$\sum_{i,j \in \mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (f_{j} - f_{i})^{2} = (f - u) \cdot \triangle_{\Lambda} (f - u)$$
$$-2 \sum_{i \in \Lambda} f_{i} (\triangle u)_{i} + 2 \sum_{i \in \Lambda} \sum_{j \in \Lambda_{c}, j \sim i} f_{i} (u_{j} - f_{j}) + B_{\Lambda}$$

第二行的最后一项和Λ内部无关,不用管它.为使前两项恒为0,我们令:

$$(\triangle u)_i = 0 \ \forall i \in \Lambda, \quad u_i = f_i \ \forall j \notin \Lambda$$

我们将($\triangle u$)_i = 0称为"调和的"(harmonic)。于是便有lemma8.10: 若u在 Λ 上调和,在 Λ 的补集上等于f,那么:

$$\sum_{i,j\in\mathcal{E}_{\Lambda}^{b}} (f_{j} - f_{i})^{2} = (f - u) \cdot \triangle_{\Lambda}(f - u) + B_{\Lambda}$$

在得到这个式子之后,我们可以迈出下一步。

3 对m=0,有限情况下的研究

根据参考书381,382页,不失一般性,我们假设逆温度 $\beta=1$ 。我们讨论m=0时的模型,假设边界条件为 η ,即 $\eta_i=\omega_i \forall i \notin \Lambda$,此时哈密顿量:

$$\mathcal{H}_{\Lambda;0} = \frac{1}{4d} \sum_{i,j \in \mathcal{E}_{\Lambda}^b} (\omega_j - \omega_i)^2$$

根据lemma8.10, 如果有u可以满足在 Λ 上调和, 在 Λ^c 上恒等于 η :

$$\mathcal{H}_{\Lambda;0} = \frac{1}{2}(\omega - u) \cdot (-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda})(\omega - u)$$

式子最后的 B_{Λ} 由于只和 Λ 外部有关,作为常值对配分函数无贡献,已经被略去了。

回顾 $f\cdot \triangle_{\Lambda}g = \sum_{i,j\in\Lambda} \triangle_{ij}f_ig_j$,发现它相当于两个 $|\Lambda|$ 维向量同一个方阵 $\triangle_{\Lambda} = (\triangle_{ij})$ 相乘得到的实数。我们将 $\omega - \mu$ 视作行向量,相对应的,我们可以发现概率测度 μ 变成了:

$$\mu_{\lambda;1;0}^{\eta}(A) = \int \frac{e^{-\frac{1}{2}(\omega-\mu)\cdot(-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda})\cdot(\omega-u)^{T}}}{Z_{\Lambda;1;0}^{\eta}} 1_{A}(\omega_{\Lambda}\eta_{\Lambda^{c}}) \prod_{i\in\Lambda} d\omega_{i}$$

注意 $e^{-\frac{1}{2}(\omega-\mu)\cdot(-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda})\cdot(\omega-u)^{T}}$,这已经和多元正态分布极其相似了,接下来我们需要证明两点,第一个是 $-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda}$ 确实是可逆方阵,第二个是我们之前假设的 μ 确实存在。

3.1 $-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda}$ 是可逆的

为此,我们先研究这个方阵:

$$-\frac{1}{2d}\triangle_{\Lambda} = I_{\Lambda} - P_{\Lambda}$$

 I_{Λ} 是单位阵,而 $P_{\Lambda} = (P(i,j))_{(i,j)\in\Lambda}$, $P(i,j) = \frac{1}{2d}1_{i\sim j}$, $1_{i\sim j}$ 的意思是, 当且仅当 $i\sim j$ 时为1,否则为0。

考虑 Z^d 上的随机游走,每次向相邻的格点移动一步,用 X_k 来表示随机游走在第k步时到达的点。则我们会发现:我们刚刚定义出来的 $P(j,k)=P_i(X_{n+1}=k|X_n=j)$ (后一个式子中,P代表概率,下标i代表随机游走从i点出发,在下文中我们将会默认 $i\in\Lambda$)

我们定义 $\tau_{\Lambda^c} \stackrel{def}{=} inf\{k \geq 0 : X_k \in \Lambda^c\}$,即首次随机游走出 Λ 的时间。接下来我们要做一个重要的估计:

Lemma 8.12 $\forall i \in \Lambda$, $\exists c \text{ not depends on } i \text{ s.t. } P_i(\tau_{\Lambda^c} > n) \leq e^{-cn}$

证明:我们令 $R = \sup_{l \in \Lambda} \{\inf_{k \in \Lambda^c} ||k-l||\}$ 其中||k-l||代表点k,l间的最短路径的长度,R也就是 Λ 中"最里面"的点到 Λ 外部的距离。由于 Λ 是有限的,所以R总是存在的。对于 Λ 中的每一个点,在游走n步内离开 Λ 的概率不小于 $(2d)^{-R}$ 。于是我们有:

$$P_i(\tau_{\Lambda^c} > n) < (1 - (2d)^{-R})^{[n/R]}$$

其中,[n/R]代表不大于n/R的最大整数。在得到该式之后,Lemma 8.2的成立也是自然的了。

有了这个估计,我们接下来就可以证明 $I_{\Lambda} - P_{\Lambda}$ 确实可逆,更进一步,我们会给出它的逆:

$$G_{\Lambda}(i,j) \stackrel{def}{=} E_i \left[\sum_{n=0}^{\tau_{\Lambda^c}-1} 1_{\{X_n=j\}} \right]$$

其中,E表示期望,下标i代表这个随机游走是从点i开始的,通俗地来说,式子右侧代表一个点gi开始的随机游走,在离开 Λ 前走到点j的次数的期望。注意,我们这里先默认该期望存在。接下来我们证明这个 G_{Λ} 是 I_{Λ} — P_{Δ} 的逆。

Proof:

注意到这个等式:

$$(I_{\Lambda}-P_{\Lambda})\sum_{k=0}^n P_{\Lambda}^k = I_{\Lambda}-P_{\Lambda}^{n+1}$$

我们要证明当n趋向于无穷时右侧等于 I_{Λ} 我们之前证明过 $P_{i}(\tau_{\Lambda^{c}} > n) \leq e^{-cn}$,接下来注意到:

$$P_{\Lambda}^{n}(i,j) = \sum_{i_{1},\dots,i_{n}-1 \in \Lambda} P(i,i_{1})P(i_{1},i_{2})\dots P(i_{n-1},j) = P_{i}(X_{n}=j,\tau_{\Lambda^{c}}>c)$$

由于 $P_i(\tau_{\Lambda^c} > n) \le e^{-cn} \to 0$ 因此自然 $P_i(X_n = j, \tau_{\Lambda^c} > n) \to 0$ 。 于是我们可以得知 $n \to \infty (I_{\Lambda} - P_{\Lambda}) \sum_{k=0}^n P_{\Lambda}^k = I_{\Lambda}$ 进而 $n \to \infty \sum_{k=0}^n P_{\Lambda}^k = (I_{\Lambda} - P_{\Lambda})^{-1}$

计算该式左侧:

$$\left(\sum_{k=0}^{\infty} P_{\Lambda}^{k}\right)(i,j) = \sum_{n\geq 0} P_{i}\{X_{n} = j, \tau_{\Lambda}^{c} > n\}$$

在上面的计算中我们又一次利用了本页顶部的公式来证明。

注意到右侧是等于 $G_{\Lambda}(i,j)$ 的,因为它统计了随机游走中在离开 Λ 前每一步游走到点j的概率,这将会等于在离开 Λ 前游走到点j的次数的期望,具体证明不(我)赘(懒)述(得)了(写)。

于是我们证明了方阵 $-\frac{1}{24}\triangle_{\Lambda}$ 是可逆的。

3.2 满足条件的u存在

回顾我们的任务,我们为了证明该模型是多元正态分布,要求满足有u可以满足在 Λ 上调和,在 Λ °上恒等于 η ,我们现在证明它存在,并且要将它构造出来,构造的过程我们依然要依赖在3.1中构造的随机游走。

现在令 $u_i=E_i[\eta_{X_{\tau^c}}]$,也就是它从i点出发"刚刚游走出 Λ 时"所在点在 η 上取值的期望。注意到如果 $i\notin\Lambda$,那么 $u_i=\eta_i$,因为它从一开始就离开了 η 。

 $在\Lambda$ 中运用条件概率公式我们立刻可以得到:

于是我们证明了在 Λ 上(Δu)_i = 0。满足条件的u存在,证毕。