

1. 马氏链采样

给定 $f : R^{N_\theta} \rightarrow R$ 满足 $\text{Var}_\rho[f] = 1$. 我们有

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_{\theta_0 \sim \rho} [\rho_{\text{MCMC}}^N(f) - \mathbb{E}_\rho(f)] &= 0, \\ \mathbb{E}_{\theta_0 \sim \rho} [(\rho_{\text{MCMC}}^N(f) - \mathbb{E}_\rho(f))^2] &= \frac{\tau_N^2(f)}{N},\end{aligned}$$

其中

$$\tau_N^2(f) = 1 + 2 \sum_{n=1}^{N-1} \frac{N-n}{N} \text{Cov}(f(\theta_0), f(\theta_n)).$$

证明

由于 $\theta_0 \sim \rho$, 是马氏链的不变分布, 我们有 $\theta_n \sim \rho$ 对于 $n \geq 1$ 。因此

$$\mathbb{E}_{\theta_0 \sim \rho} [\rho_{\text{MCMC}}^N(f) - \mathbb{E}_\rho(f)] = 0$$

对于方差, 我们有

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_{\theta_0 \sim \rho} [(\rho_{\text{MCMC}}^N(f) - \mathbb{E}_\rho(f))^2] &= \frac{1}{N^2} \mathbb{E}_{\theta_0 \sim \rho} \left[\left(\sum_{n=1}^N (f(\theta_n) - \mathbb{E}_\rho(f)) \right)^2 \right] \\ &= \frac{1}{N^2} \left[\sum_{n=1}^N \text{Var}[f(\theta_n)] + 2 \sum_{n=1}^{N-1} \sum_{m>n} \text{Cov}(f(\theta_n), f(\theta_m)) \right] \\ &= \frac{1}{N^2} \left[N + 2 \sum_{n=1}^{N-1} \sum_{m>n} \text{Cov}(f(\theta_0), f(\theta_{m-n})) \right] \\ &= \frac{1}{N^2} \left[N + 2 \sum_{n=1}^{N-1} \sum_{k=1}^{N-n} \text{Cov}(f(\theta_0), f(\theta_k)) \right] \\ &= \frac{1}{N^2} \left[N + 2(N-k) \sum_{k=1}^{N-1} \text{Cov}(f(\theta_0), f(\theta_k)) \right] \\ &= \frac{1}{N} \left[1 + 2 \frac{N-k}{N} \sum_{k=1}^{N-1} \text{Cov}(f(\theta_0), f(\theta_k)) \right] \\ &= \frac{\tau_N^2(f)}{N}.\end{aligned}$$

θ_0 和 θ_n 越独立越好。

2. 马氏链收敛性

对于有限状态空间 $S = \{1, 2, \dots, d\}$ 上的马氏链, 假设马氏核 p 对应的转移概率矩阵 $P \in R^{d \times d}$ 满足

$$\min_{(i,j) \in S \times S} P_{i,j} \geq \frac{\epsilon}{d}$$

那么存在唯一不变分布 $\rho \in R^d$, 满足

$$\rho^T P = \rho^T$$

对于马氏链 $\{\theta_n\}$, $\theta_n \sim \rho_n$, 我们有

$$\|\rho_n - \rho\|_{L_1} \leq 2(1-\epsilon)^n$$

证明

由于 $P = \epsilon R + (P - \epsilon R)$, 其中 $R_{i,j} = \frac{1}{d}$ 。这意味着在每一步中, 总会存在一定的残余概率 ϵR , 使得马氏链可以跳转到任何新状态, 与其当前位置无关。随着 n 的增加, 每一步的残余概率将减小马氏链对 θ_0 的依赖性。

基于这个观测, 我们定义独立同分布的Bernoulli的随机变量 $\{b_n\}$, 满足 $P(b_n = 1) = \epsilon$, $P(b_n = 0) = 1 - \epsilon$ 。以及转移概率矩阵

$$W_{i,j} = \frac{P_{i,j} - \epsilon R_{i,j}}{1 - \epsilon}.$$

我们可以定义对应于转移概率矩阵 W 和 R 的马氏核 w 和 r 以及新的马氏链

$$\theta'_{n+1} \sim \begin{cases} w(\theta'_n, \cdot), & \text{当 } b_n = 0 \\ r(\theta'_n, \cdot), & \text{当 } b_n = 1 \end{cases}$$

容易验证 $P(\theta'_{n+1} = j | \theta'_n = i) = p(i, j)$ 。

对于任意测试函数 $f : S \rightarrow R$, 其中 $|f|_\infty \leq 1$ 。我们定义

$$\tau = \min\{n \in N : b_n = 1\}$$

那么

$$\mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n)] = \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n) | \tau \geq n] P(\tau \geq n) + \sum_{l=0}^{n-1} \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n) | \tau = l] P(\tau = l)$$

$$= \underbrace{\mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n) | \tau \geq n] P(\tau \geq n)}_{|\cdot| \leq (1-\epsilon)^n} + \underbrace{\sum_{l=0}^{n-1} \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \text{uniform}(S)} [f(\theta'_{n-l-1})] P(\tau = l)}_{\text{independent of original initial distribution}}$$

我们有

$$\|\rho_n - \rho\|_{L_1} = \sup_{|f|_\infty \leq 1} \left| \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n)] - \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho} [f(\theta'_n)] \right|$$

$$= \sup_{|f|_\infty \leq 1} \left| \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n) | \tau \geq n] P(\tau \geq n) - \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho} [f(\theta'_n) | \tau \geq n] P(\tau \geq n) \right|$$

$$= \sup_{|f|_\infty \leq 1} \left| (\mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho_0} [f(\theta'_n) | \tau \geq n] - \mathbb{E}_{\theta'_0 \sim \rho} [f(\theta'_n) | \tau \geq n]) P(\tau \geq n) \right|$$

$$\leq 2(1-\epsilon)^n$$