

# Kolmogrov等式

2023年11月7日 星期二 下午10:32

$Y_n$  chain:  $P_y$ : 固定的  $\lambda$ .  $X_t = X_{N(t)}$   $q(x,y) = -\lambda \mathbf{1}_{\{x=y\}} + \lambda p_y(x,y)$ .

$Z_n$  chain: (Embedded MC)

$$P_z(x,y) = \frac{q(x,y)}{\lambda_x} \quad t_n = \frac{\text{Exp}[1]}{\lambda(z_n)} \quad \begin{aligned} & \cdot Z_n \text{ 很好模拟} \\ & (\lambda_x = \sum_{y \neq x} q(x,y)) \quad \text{跳跃时间是} \quad \cdot Y_n \text{ 不能捕获到 explosion} \\ & \text{Exp}[1] \text{ 为上这个状态下的强度} \quad \cdot Y_n \text{ 可以跳到原一维的状态}, \end{aligned}$$

Example: 冰箱过程.

$$P_y(n, n+1) = 1. \quad X_t = N(t). \quad q(n, n+1) = \lambda.$$

Example: Branching Process.

每个成员都独立的有强度  $\mu$  死掉和强度  $\lambda$  产生下一代, 令  $X_n$  表示群中总数.

如果  $X_n = n$ , 则有  $n$  个独立的种强度为  $\mu$ . 整个种强度为  $\lambda$ .

让  $T_b, T_d$  是它们中最早叫的钟.  $T_b \sim \text{Exp}(n\lambda) \quad T_d \sim \text{Exp}(n\mu)$

$$\text{然后 } \lambda_n = n(\lambda + \mu) = q(n, n-1) + q(n, n+1).$$

$$P(T_b = \min(T_b, T_d)) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}.$$

$$q(n, n+1) = n(\mu + \lambda) \cdot \frac{\lambda}{\lambda + \mu} = n\lambda. \quad \text{Similarly } q(n, n-1) = n\mu.$$

总而言之, 如果 chain 跑一下,  $q$  是由 exponential clock 的 rate 产生的

Example: Queue

假设顾客以强度  $\lambda$  抵达, 并且有  $S$  个营业员. 独立地用强度  $\mu$  服务.  $X_t$ : 银行顾客数量.

$$q(n, n-1) = \lambda \quad q(n, n+1) = \begin{cases} n\mu & \text{if } 1 \leq n \leq S \\ S\mu & \text{if } n > S \end{cases}$$

Kolmogrov's Equation

物理: (Chapman-Kolmogrov Eq.)  $P_{t+s} = P_t P_s, \quad P_{t+s}(x,y) = \sum_{z \in S} P_t(x,z) P_s(z,y).$

定义: (Generator) 对于给定的  $q$ , 定义  $Q$ .  $Q(x,y) = \begin{cases} q(x,y) & \text{如果 } x \neq y. \\ -\lambda_x = -\sum_{z \neq x} q(x,z) & \text{如果 } x = y. \end{cases}$

定理: (Kolmogrov Equation): 在假设 6.3 之下.

$Q$  是 CTMC 的. 满足  $P'_t = Q P_t \quad P'_t = P_t Q$ . 即  $P_t$  和  $Q$  communicate

定理: (Kolmogorov Equation): 在假设 6.3 之下.

$P_t$  是 CTMC 的. 满足  $\underbrace{P'_t = Q P_t}_{\text{backward equation}}$  和  $\underbrace{P_t' = P_t Q}_{\text{forward equation}}$ .  
即  $P_t$  和  $Q$  互为通信.

证明: 对于 backward equation

$$\begin{aligned} \frac{1}{h} (P_{t+h}(x, y) - P_t(x, y)) &= \frac{1}{h} \left( \sum_{z \in S} P_h(x, z) P_t(z, y) - P_t(x, y) \right) \\ &= \sum_{z \neq x} \frac{P_h(x, z)}{h} P_t(z, y) - P_t(x, y) \left( \sum_{z \neq x} \frac{P_h(x, z)}{h} \right) \end{aligned}$$

$$\text{当 } h \rightarrow 0 \text{ 时} \quad = \sum_{z \neq x} q(x, z) P_t(z, y) - P_t(x, y) \lambda_x = Q P_t. \quad (\text{在 X 轴上之和即为 backward})$$

类似对于 forward equation

$$\begin{aligned} \frac{1}{h} (P_{t+h}(x, y) - P_t(x, y)) &= \frac{1}{h} \sum_{z \in S} P_t(x, z) P_h(z, y) - P_t(x, y) \\ &= \sum_{z \neq y} P_t(x, z) \frac{P_h(z, y)}{h} - P_t(x, y) \sum_{z \neq y} \frac{P_h(y, z)}{h} \\ &= \sum_{z \neq y} P_t(x, z) q(z, y) - P_t(x, y) \lambda_y = P_t Q. \end{aligned}$$

注: 我们为了更严谨要说明  $P_t$  是连续可导的.

Backward 情况:  $P_t \in C^1$  当且仅当  $(\text{Embedded MC})$

$$P_t(x, y) = \mathbb{E}_{\{x=y\}} e^{-t\lambda_x} + \lambda_x \int_0^t e^{-s\lambda_x} (\underbrace{P_s}_{P_{t-s}}) (x, y) ds$$

Forward 情况:  $\sum_y P_t(x, y) \lambda_y < \infty$

$$P_h(z, y) \leq 1 - P_h(z, z) \leq 1 - e^{-\lambda_z h} \leq \lambda_z h$$

定义:  $M$  是任意的  $n \times n$  矩阵  $e^M = \exp(M) := \sum_{k=0}^{\infty} \frac{M^k}{k!} = \lim_{k \rightarrow \infty} (I + \frac{M}{k})^k$   $M^0 = I$  为单位阵

定理: 对于 CTMC, generator  $Q$  而言 转移概率是  $P_t = \exp(tQ)$

证明: 初条件是  $P_0 = I$ . 这是 ODE 中标准的证明.

例: 对于两状态 MC

$$\text{Let } S = \{0, 1\}. \quad Q = \begin{bmatrix} -\lambda & \lambda \\ \mu & -\mu \end{bmatrix} \quad P'_t = Q P_t$$

$$\text{则有} \begin{cases} P'_t(0, 0) = -\lambda (P_t(0, 0) - P_t(1, 0)) \\ P'_t(1, 0) = \mu (P_t(0, 0) - P_t(1, 0)) \end{cases}$$

$$\text{相减: } (P_t(0, 0) - P_t(1, 0))' = -(\mu + \lambda) (P_t(0, 0) - P_t(1, 0))$$

$$\Rightarrow P_t(0, 0) - P_t(1, 0) = e^{-(\mu + \lambda)t}$$

相减:  $(P_t(0, \cdot) - P_t(1, \cdot))'$

$$\Rightarrow P_t(0, 0) - P_t(1, 0) = e^{-(\mu+\lambda)t}$$

$$P'_t(0, 0) = -\lambda e^{-(\mu+\lambda)t} \quad P'_t(1, 0) = \mu e^{-(\mu+\lambda)t}$$

结合初始条件  $P_0(0, 0) = 1, P_0(1, 0) = 0 \Rightarrow \begin{cases} P_t(0, 0) = \frac{\mu}{\mu+\lambda} + \frac{\lambda}{\mu+\lambda} e^{-(\mu+\lambda)t} \\ P_t(1, 0) = \frac{\mu}{\mu+\lambda} - \frac{\lambda}{\mu+\lambda} e^{-(\mu+\lambda)t} \end{cases}$

$$\begin{cases} P_t(0, 1) = 1 - P_t(0, 0) \\ P_t(1, 1) = 1 - P_t(1, 0). \end{cases}$$

因此移后分布是平稳的  $P_t(x, \cdot) = \frac{(\mu, \lambda)}{\mu+\lambda}$