

Markov 链

M/G/1 系统 Example 4.1(A) $X_n =$ 第 n 位顾客离开时系统滞留顾客数

G/M/1 系统 Example 4.1(B) $X_n =$ 第 n 位顾客到达时前面顾客数

简单随机游走的绝对值 Example 4.1(D) $|S_n| =$ 时刻 n 与原点距离

$$\text{对 } i \neq 0, P(S_n = i | S_{n-1} = i, |S_{n-1}| = i_{n-1}, \dots, |S_1| = i_1) = \frac{p_i}{p_i + q_i}$$

Chapman-Kolmogorov 方程: $P_{ij}^{(m+n)} = \sum_{k=0}^{\infty} P_{ik}^{(n)} P_{kj}^{(m)}$, 即 $P^{(m+n)} = P^{(n)} P^{(m)}$

周期是类性: 若 $i \leftrightarrow j$, 则 $d(i) = d(j)$

$N_k(n) = \#\{v: X_v = k, 1 \leq v \leq n\}$ 表示前 n 步状态转移访问状态 k 的次数

$f_{jk} = P(N_k(\infty) > 0 | X_0 = j)$ 从 j 出发, 最终能访问 k 的概率

$g_{jk} = P(N_k(\infty) = \infty | X_0 = j)$ 从 j 出发, 能无穷次访问 k 的概率

$f_{jk}^n = 0, \forall j, k, f_{jk}^n = P(X_n = k, X_v \neq k, v = 1, \dots, n-1 | X_0 = j), n \geq 1$, 从 j 出发经 n 步首次达 k

$$f_{jk} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{jk}^n, \quad P_{jk}^n = \sum_{m=1}^n f_{jk}^m P_{kk}^{n-m}, \quad \forall j, k$$

$$g_{jk} = f_{jk} g_{kk}, \quad g_{kk} = \lim_{n \rightarrow \infty} (f_{kk}^n)$$

$g_{kk}: 0-1$ 律. $g_{kk} = 1 \Leftrightarrow f_{kk} = 1$ (常返), $g_{kk} = 0 \Leftrightarrow f_{kk} < 1$ (滑过)

有限状态 MC 所有状态不可能都是滑过的, 必有常返态

常返/滑过如何用转移概率矩阵描述?

$$f_{kk} = 1 \Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} P_{kk}^n = \infty \quad f_{kk} < 1 \Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} P_{kk}^n < \infty \quad (\text{注意 } P_{kk}^n \text{ 的含义})$$

常返性/非常返性是类性. (例如 Example 4.2(A) 对简单随机游走, 由于任意两状态互达, 只需考虑原点, 即分析 $\sum_{n=1}^{\infty} P_{00}^n$ 的敛散性. 只有对称简单随机游走常返)

设 $k \neq j, k \rightarrow j$ 且 $f_{kk} = 1$, 则 $j \leftrightarrow k$ 且 $f_{jk} = 1$

常返类一定是闭的; 闭的非常返类一定含有无穷多个状态

设 C 为一个闭类, $k \in C$, 则 C 为常返类 $\Leftrightarrow f_{jk} = 1, \forall j \in C, j \neq k$

若 j 为滑过态, 则 $\sum_{n=1}^{\infty} P_{ij}^n < \infty, \forall i$. 从而 $P_{ij}^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

$T_{jj} =$ 从 j 出发, 首次返回 j 所需步数

$$\mu_{jj} = E[T_{jj}] = \begin{cases} \infty, & j \text{ 为非常返态} \\ \sum_{n=1}^{\infty} n f_{jj}^n, & j \text{ 为常返态} \end{cases} \begin{cases} \mu_{jj} < \infty: \text{正常返} \\ \mu_{jj} = \infty: \text{零常返} \end{cases}$$

称 j 为遍历的, 若 j 为正常返且非周期

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{jj}^{(n)} \Rightarrow \begin{cases} > 0: \text{正常返} \\ = 0: \text{零常返} \end{cases}$$

设 $i \leftrightarrow j$, 则

$$\bullet P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{N_j^{(n)}}{n} = \frac{1}{\mu_{jj}} \mid X_0 = i\right) = 1$$

$$\bullet \text{若 } j \text{ 非周期, 则 } \lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = \frac{1}{\mu_{jj}}$$

$$\bullet \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n P_{ij}^{(k)} = \frac{1}{\mu_{jj}}$$

$$\bullet \text{若 } j \text{ 周期 } d, \text{ 则 } \lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(nd)} = \frac{d}{\mu_{jj}}$$

→ 不能换成 j

正/零常返性为类性.

$$(\pi_0, \pi_1, \dots) P = (\pi_0, \pi_1, \dots)$$

一个 pmf $\{\pi_i, i \geq 0\}$ 称为 MC $\{X_n, n \geq 0\}$ 的平稳分布, 若 $\pi_j = \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i P_{ij}, \forall j$.

设 $X_0 \sim$ 平稳分布 $\{\pi_i, i \geq 0\}$, 则 $X_n \sim$ 平稳分布, 进而 $\pi_j = \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i P_{ij}^{(n)}, \forall j$.

$\{X_n, n \geq 0\}$ 为平稳过程, 即联合分布 $(X_n, X_{n+h}, \dots, X_{n+h})$ 与 h 无关.

不可约非周期 MC $\begin{cases} \text{(i) 所有状态滑过或零常返, } P_{ij}^{(n)} \rightarrow 0, \forall i, j, \text{ 不存在平稳分布.} \\ \text{(ii) 所有状态正常返, } \pi_j = \lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} > 0, \forall i, j, \{ \pi_j, j \geq 0 \} \text{ 是唯一平稳分布.} \end{cases}$
(遍历)

注记 对于不可约、正常返(周期或非周期) MC, 存在唯一的 pmf $\{\pi_i\}$ 满足

$\pi_j = \sum_i \pi_i P_{ij}, \forall j$, π_j 可解释为此 MC 在状态 j 的长程时间比例:

$$\pi_j = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \{ \text{前 } n \text{ 步转移访问状态 } j \text{ 的次数} \} = \frac{1}{\mu_{jj}}$$

不可约、正常返、周期为 d 的 MC: $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(nd)} = d \pi_j, \forall j$.

赌徒破产问题 Example 4.4(A)

$$f_i := P(\text{MC 在访问 "0" 之前先访问 "N"} \mid X_0 = i) = \begin{cases} \frac{1 - (\frac{q}{p})^i}{1 - (\frac{q}{p})^N}, & \text{若 } p \neq \frac{1}{2} \\ \frac{i}{N}, & \text{若 } p = \frac{1}{2} \end{cases} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} \begin{cases} 1 - (\frac{q}{p})^i, & \text{若 } p > \frac{1}{2} \\ 0, & \text{若 } p \leq \frac{1}{2} \end{cases}$$

⇒ 即使是公平赌博, 财富也不可能趋于无穷.

应用: 求从 i 开始赌徒达到 0 或 n 的期望赌局数 (构造停时 + Wald 等式)

分支过程: $X_n =$ 第 n 代群体的大小 ($n \geq 0$), $Z_i =$ 第 $n-1$ 代第 i 个个体的后代数.

$X_n = \sum_{i=1}^{X_{n-1}} Z_i$, 若 $X_0 = 1$, 则 $E[X_n] = \mu^n$. (μ 为每个个体后代数均值)

$\pi_0 := P(\text{群体最终灭绝})$, 则 $\pi_0 = \sum_{j=0}^{\infty} P(\text{群体最终灭绝} \mid X_1 = j) \cdot p_j = \sum_{j=0}^{\infty} p_j \cdot \pi_0^j$.

在 $p_0 > 0, p_0 + p_1 < 1$ 下: $\pi_0 = 1 \Leftrightarrow \mu \leq 1$.

→ 一个不可约正常返的 MC 必存在平稳分布 $\{\pi_i\}$. 当初始状态按平稳概率选取

(即 $X_0 \sim \{\pi_i\}$) 时, 其逆向链也是 MC, 其转移概率 $P_{ij}^* = \frac{\pi_j p_{ji}}{\pi_i}$

一个平稳 MC 称为时间可逆的, 若 $P_{ij}^* = P_{ij}$ 即 $\pi_i P_{ij} = \pi_j P_{ji}, \forall i, j$. 此时 $(X_n, X_{n+m}) \stackrel{d}{=} (X_{n+m}, X_n)$

时间可逆的充分条件: 若存在 pmf $\{x_j\}$ 使得 $x_i P_{ij} = x_j P_{ji}, \forall i, j$, 则 $\{X_n\}$ 时间可逆, 且平稳分布为 $\{x_j\}$.

(遍历简单随机游走)

满足 $P_{i,i+1} + P_{i,i-1} = 1$ 的遍历链是时间可逆的. Example 4.7(A)

时间可逆 MC 满足 $(X_m, X_{m+1}, \dots, X_{m+k}) \stackrel{d}{=} (X_{m+k}, \dots, X_{m+1}, X_m)$

不可约正常返的平稳 MC 是时间可逆的 $\Leftrightarrow P_{i_1, i_2} P_{i_2, i_3} \dots P_{i_{k-1}, i_k} P_{i_k, i_1} = P_{i_k, i_{k-1}} P_{i_{k-1}, i_{k-2}} \dots P_{i_2, i_1} P_{i_1, i_2}$
 $\forall i_1, i_2, \dots, i_k, k \geq 1.$

逆向链的概念在过程不是时间可逆的情形也是有用的.

考虑一个转移概率矩阵 $P = (p_{ij})$ 的不可约 MC. 若存在一个 pmf $\{\pi_i\}$ 和一个转移概率矩阵 $P^* = (p_{ij}^*)$ 使得 $\pi_i p_{ij} = \pi_j p_{ji}^*, \forall i, j$, 则

(i) $\{\pi_i\}$ 为原 MC 的一个平稳分布.

(ii) P^* 为逆向链的转移概率.

(iii) $\{\pi_i\}$ 也为逆向链的一个平稳分布.

时间可逆性的应用^① Example 4.7(E) ② 设 $\{X_n\}$ 是一个不可约的 MC, 其平稳分布为 $\{\pi_i\}$, 设 ϕ 为一个定义于状态空间的有界函数, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \phi(X_k) = \sum_{j=0}^{\infty} \phi(j) \pi_j$.

"有界"可改为"非负"或 " $\sum \pi_i |\phi(i)| < \infty$ ".

设 $\{\pi_i, i \in S\}$ 为 pmf, 则存在可逆不可约 MC $\{X_n, n \geq 0\}$, 其状态空间为 S , 且 $\{\pi_i, i \in S\}$ 为 MC 的平稳分布.

半马氏过程 (SMP): $\{Z(t), t \geq 0\}$, $S = \{0, 1, 2, \dots\}$, 若给定当前过程处在 "i".

• 下一次状态转移进入 "j" 的概率为 P_{ij} .

• 在已知下一步转移进入 "j" 的条件下, 过程滞留 "i" 的时间分布为 F_{ij} .

SMP 不是 Markov 过程.

$T_i =$ SMP 在下次状态转移之前于状态 i 滞留时间 $\sim H_i(x) = \sum_j P_{ij} F_{ij}(x)$.

$\mu_i = E[T_i]$ $T_{ii} =$ SMP 相邻两次访问状态 i 的时间间隔 $\mu_{ii} = E[T_{ii}]$

设 SMP 不可约, 且 T_{ii} 非格子点, $\mu_{ii} < \infty$, 则 $\lim_{t \rightarrow \infty} P(Z(t) = i | Z(0) = j) = \frac{\mu_i}{\mu_{ii}}, \forall i, j$.

引入更新酬劳过程, 取消"非格子点"限制, $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{(0, t] \text{ 处于 "i" 时长}}{t} = \frac{\mu_i}{\mu_{ii}}$.

实际中如何计算极限概率?

设 SMP 不可约, 其嵌入 Markov 链 $\{X_n\}$ 正常返, $\mu_{ii} < \infty$, 则 $P_i = \lim_{t \rightarrow \infty} P(Z(t) = i | Z(0) = j) = \frac{\pi_i \mu_i}{\sum_j \pi_j \mu_j}$.

$Y(t) =$ 时刻 t "剩余寿命" $S(t) = t$ 之后下一个进入的状态

设 SMP 不可约, T_{ii} 非格子点, $\forall i$, 且 $\mu_{ii} < \infty$, 则 $\lim_{t \rightarrow \infty} P(Z(t) = i, Y(t) > x, S(t) = j | Z(0) = k) = \frac{P_{ij}}{\mu_{ii}} \int_x^{\infty} \bar{F}_{ij}(u) du$.

$\xrightarrow{\text{对 j 求和}} \lim_{t \rightarrow \infty} P(Z(t) = i, Y(t) > x | Z(0) = k) = \frac{1}{\mu_{ii}} \int_x^{\infty} \bar{H}_i(u) du = P_i \cdot \bar{H}_{i,e}(x)$

$H_{i,e}(x) = \frac{1}{\mu_i} \int_0^x \bar{H}_i(u) du$ 为 H_i 的平衡分布

特殊的SMC

连续时间Markov链

$\nu_i = \infty$ 瞬态, $\nu_i = 0$ 吸收

当MC进入*i*, 滞留时间 $T_i \sim \text{Exp}(\nu_i)$. 与下一次转入的*j*无关(区别于SMC)

$$P_{ii} = 0$$

T_i 与下一步转移进入的状态独立

一个连续时间MC称为规则的, 若有限时间内转移次数有限.

从*i*到*j*的转移速率 $q_{ij} = \nu_i P_{ij}$, $i \neq j$. 规定 $q_{ii} = -\nu_i$. 矩阵 $Q = (q_{ij})_{s \times s}$ 每行元素和为0.

$$P(\text{于}(t, t+\Delta t)\text{访问状态 } j | X(t) = i) = q_{ij} \Delta t + o(\Delta t)$$

$$P_{ij}(t) = P(X(t+s) = j | X(s) = i), \forall s \geq 0. \text{ 生死过程 } Q \text{ 矩阵只有3条对角线非0.}$$

生死过程: $q_{ij} = 0, |i-j| > 1$; $q_{i,i+1} = \lambda_i$ (出生率); $q_{i,i-1} = \mu_i$ (死亡率).

两指数分布随机变量取 $\min \Rightarrow T_i \sim \text{Exp}(\lambda_i + \mu_i)$. $\nu_i = q_{i,i+1} + q_{i,i-1}$. $P_{i,i+1} = \frac{\lambda_i}{\lambda_i + \mu_i}$

HPP事件分类性质 \Rightarrow 处于*i*等待进入*i+1*的时间与等待进入*i-1*的时间独立.

M/M/s系统 Example 5.3(A) (i) 死亡率 $\mu_n = \mu \cdot \min\{n, s\}$, 出生率 $\lambda_n = \lambda$.

具有迁入的线性增长过程 Example 5.3(A) (ii) 该群体中每个个体以强度 λ 产生后代, 以强度 μ 死亡, 外部人口以强度 θ 进入该群体: $\lambda_n = n\lambda + \theta$, $\mu_n = n\mu$.

纯生过程: 如^①HPP(λ), 出生率 $\lambda_n \equiv \lambda$. ^②Tule过程: $\lambda_n = n\lambda$. $T_i =$ 第*i-1*个出生到第*i*个出生之间的时间间隔(即从*i*到*i+1*时间) $\sim \text{Exp}(i\lambda)$

$$P(T_1 + \dots + T_n \leq t) = (1 - e^{-\lambda t})^n, n \geq 1 \Rightarrow P_{ij}(t) = P(S_{j-1} \leq t) - P(S_j \leq t) = e^{-\lambda t} (1 - e^{-\lambda t})^{j-1},$$

即 $[X(t) | X(0) = 1] \sim \text{Geo}^*(e^{-\lambda t}) \Rightarrow E[X(t) | X(0) = 1] = e^{\lambda t}$. i 个iid几何随机变量之和服从负二项分布.

前提: 一个老祖先 $P_{ij}(t) = \binom{j-1}{i-1} e^{-\lambda t i} (1 - e^{-\lambda t})^{j-i}, j \geq i \geq 1$.

$S_n = T_1 + \dots + T_n \rightarrow [(S_1, \dots, S_n) | X(t) = n+1] \stackrel{d}{=} (V_{1:n}, \dots, V_{n:n}), V_{1:n}, \dots, V_{n:n} \stackrel{iid}{\sim} \text{pdf. } f(s) = \begin{cases} \frac{\lambda e^{-\lambda(s-t)}}{1 - e^{-\lambda t}}, & s \in (0, t) \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

时刻*t*群体中个体年龄之和 Example 5.3(B) $A(t) = a_0 + t + \sum_{i=1}^n (t - S_i)$

流行病模型 Example 5.3(C) 感染人数出生率 $\lambda_n = n(m-n)\alpha$ (后)

Kolmogorov 向后微分方程: $P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq i} q_{ik} P_{kj}(t) - \nu_i P_{ij}(t)$, 即 $P'(t) = Q P(t)$.

在一定的正则条件下(包括一切生死过程和一切有限状态模型), 有向前微分方程

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} P_{ik}(t) q_{kj} - P_{ij}(t) \nu_j, \text{ 即 } P'(t) = P(t) Q.$$

两状态MC Example 5.4(A) 利用 $P_{00}(t) + P_{01}(t) = 1, P_{00}(0) = 1$ 解ODE, 不同方程参数对称性

$$\frac{dy}{dx} + p(x)y = q(x) \Rightarrow y = y_0 e^{-\int_{x_0}^x p(t) dt} + \int_{x_0}^x q(s) e^{-\int_s^x p(t) dt} ds.$$

$$Q = \begin{pmatrix} -\lambda_0 & \lambda_0 & 0 & 0 & 0 \\ \mu_1 & -(\lambda_1 + \mu_1) & \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \mu_2 & -(\lambda_2 + \mu_2) & \lambda_2 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

生灭过程向前微分方程 Example 5.4(B)

$$P'(t) = P(t)Q \Rightarrow P_{i0}'(t) = -\lambda_0 P_{i0}(t) + \mu_1 P_{i1}(t), i \geq 0$$

$$P_{ij}'(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - (\lambda_j + \mu_j) P_{ij}(t) + \mu_{j+1} P_{i,j+1}(t), j \geq 1.$$

纯生过程 $P_{ii}'(t) = -\lambda_i P_{ii}(t)$

Example 5.4(C) $P_{ij}'(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t), j > i.$ (注意 $P_{i,i-1}(t) = 0, \forall i$)

$$\Rightarrow \begin{cases} P_{ii}(t) = e^{-\lambda_i t} \text{ (合理)} \\ P_{ij}(t) = \lambda_{j-1} e^{-\lambda_j t} \int_0^t e^{\lambda_j s} P_{i,j-1}(s) ds, j > i. \end{cases}$$

SMC 理论 $\Rightarrow P_j := \lim_{t \rightarrow \infty} P(X(t)=j | X(0)=i) = \frac{\pi_j}{\sum_k \frac{\pi_k}{\nu_k}}$

如何用 $\{q_{ij}\}$ 表示 $\{P_i\}$?

$(P_0, P_1, \dots)Q = (0, 0, \dots)$ 看法: 向前微分方程 $P'(t) = P(t)Q, P'(t) \rightarrow 0$.

- P_j 是长时间后过程处于 "j" 的时间占比.
- 若 $X(0) \sim \text{pmf } \{P_i\}$, 则 $X(t) \sim \text{pmf } \{P_i\}$.
- 若 $X(0) \sim \text{pmf } \{P_i\}$, 则 $(X(t+h), \dots, X(t+h))$ 分布与 h 无关.

$P_j \nu_j = \sum_k P_i q_{ij}$ (离开 "j" 速率 = 进入 "j" 速率)

生灭过程:

状态	过程离开的速率 = 过程进入的速率
0	$P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1 \Rightarrow P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1$
1	$P_1 (\lambda_1 + \mu_1) = P_2 \mu_2 + P_0 \lambda_0 \Rightarrow P_1 \lambda_1 = P_2 \mu_2 \Rightarrow P_0 \lambda_0 \dots \lambda_{n-1} = P_n \mu_1 \dots \mu_n$
\vdots	\vdots
n	$P_n (\lambda_n + \mu_n) = P_{n+1} \mu_{n+1} + P_{n-1} \lambda_{n-1} \Rightarrow \sum_{i=0}^{\infty} P_i = P_0 \left(1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1} \lambda_{n-2} \dots \lambda_1 \lambda_0}{\mu_n \mu_{n-1} \dots \mu_2 \mu_1} \right) = 1$

生灭过程存在稳态分布 \Leftrightarrow 此级数收敛

$\Rightarrow P_0 = \left[1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1} \lambda_{n-2} \dots \lambda_1 \lambda_0}{\mu_n \mu_{n-1} \dots \mu_2 \mu_1} \right]^{-1}$, P_1, P_2, \dots 可依次求得.

M/M/1 系统 Example 5.5(A) 顾客到达 $\sim \text{HPP}(\lambda)$, 服务时间 $\sim \text{Exp}(\mu)$. 则 $\lambda_n \equiv \lambda, \mu_n \equiv \mu$.

$\rho := \frac{\lambda}{\mu} < 1$, 即到达率 $<$ 服务率才存在稳态分布.

$P_n = \frac{(\frac{\lambda}{\mu})^n}{1 + \sum_{k=1}^{\infty} (\frac{\lambda}{\mu})^k} = (\frac{\lambda}{\mu})^n (1 - \frac{\lambda}{\mu}), n \geq 0$, 即当 $t \rightarrow \infty$ 时, $X(t) \xrightarrow{d} \text{Geo}(1 - \frac{\lambda}{\mu})$.

若 $\rho = 1$, 不可约MC零常返: $P_n = 0$, 由SMC理论, $\frac{E[T_n]}{E[T_m]} = 0$.

应用: Example 5.5(B)

考虑一个不可约正常返MC $\{X(t), t \geq 0\}$, 假设 $X(0)$ 服从稳态分布 $\{\pi_i\}$, 其嵌入链的平稳分布为 $\{\pi_i\}$. 则 $\{X(t)\}$ 的逆向链也是MC.

$\{X(t)\}$ 嵌入链的逆向链也是MC, 转移概率 $P_{ij}^* = \frac{\pi_j P_{ji}}{\pi_i}$.

$\{X(t)\}$ 的逆向链在状态 i 滞留时间 $\tau_i^* \sim \text{Exp}(\nu_i)$.

$\{X(t), t \geq 0\}$ 称为时间可逆的, 若 $P_{ij}^* = P_{ij}$, 即 $\pi_i P_{ij} = \pi_j P_{ji}, \forall i, j$.

P_j 不仅是原MC的平稳概率也是逆向链的平稳概率.

$\frac{P_i \propto \frac{\pi_i}{\nu_i}}{q_{ij} = \nu_i P_{ij}, i \neq j} \rightarrow$ 时间可逆等价于 $P_i q_{ij} = P_j q_{ji}$ ($i \rightarrow j$ 速度 = $j \rightarrow i$ 速度)

应用: 遍历的生灭过程在稳态下是时间可逆的.

M/M/s 系统的输出过程是 Poisson 过程. 顾客按 HPP(λ) 到达, 每个顾客服务时间 $\sim \text{Exp}(\mu), \lambda < s\mu$, 则系统在稳态下输出过程也是 HPP(λ). Corollary 5.6.2

对连续时间MC $\{X(t)\}$, 若存在 pmf $\{x_i\}$ 满足 $x_i q_{ji} = x_j q_{ij}, \forall i, j$. 则 $\{x_i\}$ 为MC的稳态分布, 且MC为时间可逆的.

一个连续时间MC $\{X(t), t \geq 0\}$ 称为截于状态 $A \subset S$, 是指其 Q-矩阵 $Q^A = (q_{ij}^A)$ 满足:

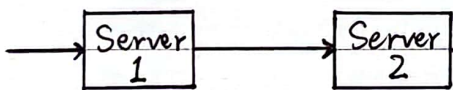
$$q_{ij}^A = q_{ij}, \forall i, j \in A; \quad q_{ij}^A = 0, \forall i \in A, j \notin A.$$

记上述截于A的MC为 $\{X^A(t), t \geq 0\}$. 例子: M/M/1 系统限制系统人数上限

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 时间可逆, 稳态概率为 $\{P_i, i \in S\}$, 则 $\{X^A(t), t \geq 0\}$ 也是时间可逆的,

对应的稳态分布为 $P_i^A = \frac{P_i}{\sum_{j \in A} P_j}, \forall i \in A$.

M/M/1/N 系统 (见左页), $\lambda < \mu$, 稳态概率 $P_j = \frac{(\frac{\lambda}{\mu})^j}{\sum_{k=0}^N (\frac{\lambda}{\mu})^k}, j = 0, 1, \dots, N$.



串联排队系统: Server 1 的输出是 Poisson 过程 \Rightarrow Server 2 面对 M/M/1.

处于稳态的遍历 / 目前在系统中的顾客数 (排队+服务) 与过去离开时刻的序列独立.

M/M/1-排队系统 / 顾客在系统中度过的时间 (排队+服务) 与他离开之前的离去过程独立.

处于稳态的M/M/2- / 目前在1号台和2号台的顾客数独立, $P(\#1=n, \#2=m) = (\frac{\lambda}{\mu})^n (1 - \frac{\lambda}{\mu}) (\frac{\lambda}{\mu})^m (1 - \frac{\lambda}{\mu})$.

串联排队系统 $\min\{\mu_1, \mu_2\}$ - 顾客在1号台等待时间和在2号台等待时间独立. (但排队时间不独立)

设 $Q = (q_{ij})$ 为一个不可约MC $\{X(t)\}$ 的转移速率矩阵, 若能找到另外一个转移速率矩阵 $Q^* = (q_{ij}^*)$ 及一个 pmf $\{P_i\}$, 使得 $P_i q_{ij} = P_j q_{ji}^*, \forall i \neq j, \sum_{j \neq i} q_{ij} = \sum_{j \neq i} q_{ij}^*, \forall i$, 则 $\{X(t)\}$ 逆向链转移速率矩阵为 Q^* , $\{P_i\}$ 为正向和逆向链的稳态分布.

一致化 考虑一个特殊的MC $\{X(t)\}$, 满足 $\nu_i \equiv \nu, \forall i$, 记 $N(t)$ 为 $[0, t]$ 时段状态转移次数, 则 $\{N(t)\} \sim \text{HPP}(\nu)$. 于是,

$$P_{ij}(t) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X(t)=j | X(0)=i, N(t)=n) \cdot P(N(t)=n | X(0)=i) = \sum_{n=0}^{\infty} P_{ij}^n \frac{(\nu t)^n}{n!} e^{-\nu t}$$

引进虚转移 设 $\{X(t)\}$ 为齐次MC, 满足 $\nu_i \leq \nu < \infty, \forall i$, 则MC可等价为由如下方式进行状态转移: 以速率 ν 发生状态转移, 以概率 $\frac{\nu_i}{\nu}$ 转移出“ i ”, 以概率 $1 - \frac{\nu_i}{\nu}$ 发生虚转移 (仍转入状态“ i ”). 用 P_{ij}^* 表示带有虚转移的MC的转移概率:

$$P_{ij}^* = \begin{cases} 1 - \frac{\nu_i}{\nu}, & j=i, \\ \frac{\nu_i}{\nu} P_{ij}, & j \neq i. \end{cases} \Rightarrow P_{ij}(t) = \sum_{n=0}^{\infty} P_{ij}^{*n} \frac{(\nu t)^n}{n!} e^{-\nu t}$$

应用 Example 5.8(A) 考虑 $\{0, 1\}$ 两状态MC $\{X(t)\}$, $Q = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda \\ \mu & -\mu \end{pmatrix}$, $\nu_0 = \lambda, \nu_1 = \mu, P_{01} = P_{10} = 1$.

取 $\nu = \lambda + \mu$, 引进虚转移状态的MC, 其转移概率矩阵为

$$P^* = \begin{pmatrix} \frac{\mu}{\lambda+\mu} & \frac{\lambda}{\lambda+\mu} \\ \frac{\lambda}{\lambda+\mu} & \frac{\mu}{\lambda+\mu} \end{pmatrix} \Rightarrow P^{*n} = (P^*)^n = P$$

$$\Rightarrow P_{00}(t) = e^{-\nu t} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mu}{\nu} \cdot \frac{(\nu t)^n}{n!} e^{-\nu t} = \frac{\mu}{\lambda+\mu} + \frac{\lambda}{\lambda+\mu} e^{-(\lambda+\mu)t}$$

$$P_{11}(t) = \frac{\lambda}{\lambda+\mu} + \frac{\mu}{\lambda+\mu} e^{-(\lambda+\mu)t}$$



鞅

$\{Z_n, n \geq 1\}$ 称为鞅, 如果 $E|Z_n| < \infty, \forall n$, 且 $E[Z_{n+1} | Z_1, Z_2, \dots, Z_n] = Z_n, a.s. \forall n \geq 1$.

• 设 $\{X_n\}$ 独立, $E[X_n] = 0$, 记 $Z_n = \sum_{j=1}^n X_j$, 则 $\{Z_n\}$ 为鞅.

• 分支过程 $\{X_n\}$, 每个个体期望后代数为 m , 记 $Z_n = \frac{X_n}{m^n}$, 则 $\{Z_n\}$ 为鞅.

• 设 $\{X_n\}$ 独立, $E[X_n] = 1$, 记 $Z_n = \prod_{j=1}^n X_j$, 则 $\{Z_n\}$ 为鞅.

在考虑 Z_{n+1} 的条件期望时, 不只给定 Z_1, \dots, Z_n , 而且还给定其他随机向量 Y , 若能

证明 $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n, Y] = Z_n$, 则 $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n] = E\{E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n, Y] | Z_1, \dots, Z_n\} =$

$E[Z_n | Z_1, \dots, Z_n] = Z_n. \checkmark$ 应用

• 设 $\{X_n, Y_n, n \geq 1\}$ 为任意随机变量序列, 满足 $E|X_n| < \infty$, 定义 $Z_n = E[X_n | Y_1, \dots, Y_n], n \geq 1$,

则 $\{Z_n\}$ 为鞅. Doob 型鞅

(若还有 $\{X_n\}$ iid, 则 $Z_n = \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)$)

• 已知任意 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 $E|X_n| < \infty$ (不必独立), 定义 $Z_n = \sum_{i=1}^n \{X_i - E[X_i | X_1, \dots, X_{i-1}]\}, n \geq 1$,

则 $\{Z_n\}$ 为鞅. (减去投影)

设 N 为 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 的一个随机时刻, 定义 $\bar{Z}_n = Z_{n \wedge N} = \begin{cases} Z_n, n \leq N, \\ Z_N, n > N, \end{cases}$ 则称 $\{\bar{Z}_n, n \geq 1\}$ 为 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 的停止过程.

设 N 为鞅 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 的随机时刻, 则 $\{\bar{Z}_n, n \geq 1\}$ 为鞅. $E[\bar{Z}_n] = E[Z_1] = E[Z]$.

鞅停止定理 设 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 为鞅, N 为停时. 若以下三条之一满足:

(i) \bar{Z}_n 一致有界; (ii) N 有界; (iii) $E[N] < \infty$, 且存在常数 $M < \infty$ 使 $E|Z_{n+1} - Z_n| | Z_1, \dots, Z_n \leq M$,

则 $E[Z_1] = E[Z_N]$.

花样问题: 设 $\{W_n, n \geq 1\}$ iid, $P(W_1=0) = \frac{1}{2}, P(W_1=1) = \frac{1}{3}, P(W_1=2) = \frac{1}{6}$. 记 N 为花样 "020" 首次发生时刻. 求 $E[N]$. 引进公平赌博模型, 有一系列赌徒进行公平赌博, 第 i 个赌徒于时刻 i 开始进入赌局, 开始赌博:

(1) 首局以 \$1 赌 "0", 若 "0" 出现, 则赌徒得 \$2.

(2) 下局以 \$2 赌 "2", 若 "2" 出现, 则赌徒得 \$12.

(3) 再下局以 \$12 赌 "0", 若 "0" 出现, 则赌徒得 \$24.

一赌徒在任一局中输, 则其累计输 \$1; 若连赢 3 局, 则其累计赢 $(4-1) = \$3$.

记 X_n 为到时刻 n 为止赌场累计所赢数额, 则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一个鞅, N 为它的一个

停时, $|X_{n+1} - X_n| \leq 3 \times 2^3$. 则 $X_N = (N-3) \times 2^3 + 1 - 1 = N - 26$, 由鞅停止定理, $E[X_N] =$

$E[X_1] = 0$, 于是 $E[N] = 26$.

n 个人随机取帽, 都得到自己帽子的期望轮数为 n . $Z_k = \sum_{i=1}^k \{X_i - E[X_i | X_1, \dots, X_{i-1}]\}, k \geq 1$.

设 $E[|Z_n|] < \infty, \forall n \geq 1$.

(1) 下鞅: $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n] \geq Z_n, a.s. \forall n \geq 1. E[Z_{n+1}] \geq E[Z_n]$ 上/下鞅的停止过程仍为上/下鞅

(2) 上鞅: $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n] \leq Z_n, a.s. \forall n \geq 1. E[Z_{n+1}] \leq E[Z_n]$

鞅停止定理 设 N 为 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 的停时, 若以下三条之一满足:

(i) Z_n 一致有界; (ii) N 有界; (iii) $E[N] < \infty$ 且存在常数 $M < \infty$ 使 $E[|Z_{n+1} - Z_n| | Z_1, \dots, Z_n] \leq M$.

则 上鞅情形: $E[Z_1] \geq E[Z_N]$

下鞅情形: $E[Z_1] \leq E[Z_N]$.

设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为下鞅, N 为有界停时, $P(N \leq n) = 1$, 则 $E[X_1] \leq E[X_N] \leq E[X_n]$.

设 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 为下(上)鞅, $f(x)$ 为单增(减)凸函数, 则 $\{f(Z_n), n \geq 1\}$ 为下(上)鞅. 若 $\{Z_n\}$ 为鞅, f 可不要求单调性

下鞅 Kolmogorov 不等式 设 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 为非负下鞅, 则对任意 $a > 0$,

$$P(\max\{Z_1, \dots, Z_n\} > a) \leq \frac{E[Z_n]}{a}.$$

取 $f(x) = |x| \rightarrow P(\max\{|Z_1|, \dots, |Z_n|\} > a) \leq \frac{E[|Z_n|]}{a}.$

取 $f(x) = x^2 \rightarrow P(\max\{|Z_1|, \dots, |Z_n|\} > a) \leq \frac{E[Z_n^2]}{a^2}.$

鞅收敛定理 设 $\{Z_n, n \geq 1\}$ 为鞅, 且 $E[|Z_n|] \leq M < \infty, \forall n \geq 1$, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} Z_n$ 以概率 1 存在有限.

推论 \rightarrow 非负鞅必收敛 (a.s.) 于有限 r.v.

应用 Example 6.4(B) 公平赌博一定会在有限时间内输光.

$N(0, t)$ 的矩母函数: $e^{-\frac{ts^2}{2}}$
 $E[e^{sX(t)}]$

布朗运动

称 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为 BMP, 若 (i) $X(0) = 0$; (ii) 具有独立平稳增量性; (iii) 对 $\forall t > 0, X(t) \sim N(0, ct)$, 其中 $c > 0$. 标准 BMP: $c = 1$.

对 $\forall 0 < t_1 < \dots < t_n, (X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n)) \sim N_n(\vec{0}, \Sigma)$, 其中 $\Sigma = \begin{bmatrix} t_1 & t_1 & \dots & t_1 \\ t_1 & t_2 & \dots & t_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ t_1 & t_2 & \dots & t_n \end{bmatrix}$.

若 $i \leq j$, 则 $Cov(X(t_i), X(t_j)) = t_i$.
 设 $(Z_1, Z_2) \sim N_2\left(\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} \end{pmatrix}\right)$, 则 $[Z_2 | Z_1 = x] \sim N(m(x), \sigma_{22} - \sigma_{21}\sigma_{11}^{-1}\sigma_{12})$, 其中 $m(x) = b + \sigma_{21}\sigma_{11}^{-1}(x-a)$.

对 $\forall 0 < s < t, [X(s) | X(t) = b] \sim N\left(\frac{s}{t}b, \frac{s(t-s)}{t}\right)$.

称 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为高斯过程, 是指对 $\forall t_1 < t_2 < \dots < t_n, (X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n))$ 多元正态分布.

$\{Z(t), 0 \leq t \leq 1\}$ 称为布朗桥 $\begin{cases} Z(0) = Z(1) = 0 \\ \{Z(t), 0 < t < 1\} \text{ 为高斯过程} \\ \text{对 } \forall 0 < s < t < 1, E[Z(t)] = 0, Cov(Z(s), Z(t)) = s(1-t). \end{cases}$

BMP 等价定义: (i) 高斯过程. (ii) $E[X(t)] = 0$. (iii) 对 $s \leq t, Cov(X(s), X(t)) = s$.

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为布朗运动, 则在给定 $X(1) = 0$ 条件下, $\{X(t), 0 \leq t \leq 1\}$ 为布朗桥.

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为布朗运动, 定义 $Z(t) = X(t) - tX(1)$, 则 $\{Z(t), 0 \leq t \leq 1\}$ 为布朗桥.

设 $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} U(0, 1)$, 定义 $N_n(s) = \#\{i: X_i \leq s, i=1, \dots, n\}$, $F_n(s) = \frac{N_n(s)}{n}, s \in [0, 1]$,
 $\alpha_n(s) = \sqrt{n}(F_n(s) - s)$, 则 $\{\alpha_n(s), s \in [0, 1]\} \xrightarrow{w} \text{布朗桥 } \{Z(t), t \in [0, 1]\}$.

击中时 T_a . $P(X(t) \geq a) = \frac{1}{2}P(T_a \leq t) \quad (a > 0)$

$P(T_a \leq t) = 2P(X(t) \geq a) = 2[1 - \Phi(\frac{a}{\sqrt{t}})] \Rightarrow P(T_a < \infty) = 1, T_a \text{ 是 r.v.}$
 $E[T_a] = \int_0^{\infty} P(T_a > t) dt = \int_0^{\infty} \left(\frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\frac{a}{\sqrt{t}}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy\right) dt = \frac{2a^2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} \frac{1}{y^3} e^{-\frac{y^2}{2}} dy = \infty$

对 $\forall a \in \mathbb{R}, T_a \stackrel{d}{=} T_{-a}$.

$P(\max_{0 \leq s \leq t} X(s) \geq a) = P(T_a \leq t) = 2P(X(t) \geq a)$. √区间右端点/左端点

反正弦律 对 $\forall x \in (0, 1), t > 0, P(\text{BMP 于时间段 } (xt, t) \text{ 未访问 "0"}) = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{x}$.

几何 BMP $Y(t) = e^{X(t)}, t \geq 0 \Rightarrow E[Y(t)] = e^{\frac{t}{2}}, Var(Y(t)) = e^{2t} - e^t$.

在一点被吸收的 BMP 固定 $x > 0$, 定义 $Z(t) = \begin{cases} X(t), & T_x > t \\ x, & T_x \leq t \end{cases}$ 混合型 cdf.

$P(Z(t) = x) = P(T_x \leq t) = 2P(X(t) \geq x)$

对 $\forall y < x, P(Z(t) \leq y) = P(X(t) \leq y, \max_{0 \leq s \leq t} X(s) \leq x) = P(X(t) \leq y) - P(X(t) \leq y, \max_{0 \leq s \leq t} X(s) > x)$
对偶原理 $P(X(t) \leq y) - P(X(t) \geq 2x - y, \max_{0 \leq s \leq t} X(s) > x) = P(X(t) \leq y) - P(X(t) \geq 2x - y)$.

积分BMP $Z(t) = \int_0^t X(s) ds$. ① $\{Z(t), t \geq 0\}$ 为高斯过程. ② $\{Z(t), t \geq 0\}$ 为 Markov 过程; $(Z(t), X(t))$ 为 Markov 过程. ③ $E[Z(t)] = 0$; 对 $s \leq t$, $Cov(Z(s), Z(t)) = s^2(\frac{t}{s} - \frac{s}{t})$. ④ $(X(t), Z(t)) \sim N_2(\bar{\mu}, \Sigma)$, 其中 $\Sigma = \begin{pmatrix} t & \frac{t^2}{2} \\ \frac{t^2}{2} & \frac{t^3}{3} \end{pmatrix}$

称 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为漂移率为 μ 的布朗运动过程, 若 (i) $X(0) = 0$; (ii) 具有独立平稳增量性; (iii) 对 $\forall t > 0$, $X(t) \sim N(\mu t, t)$. $X(t) = \mu t + B(t)$, 标准 BMP.

$$P(T_A < T_B | X(0) = x) = \frac{e^{2\mu B} - e^{-2\mu x}}{e^{2\mu B} - e^{-2\mu A}}, \quad -B < x < A$$

- 标准 BMP ($\mu = 0$), $P(T_c < T_d | B(0) = x) = \frac{x-d}{c-d}$, $d < x < c$.
 - 当 $x = 0, \mu > 0$ 时, 令 $B \rightarrow \infty$ 得 $P(T_A < \infty) = 1, A > 0$.
 - 当 $\mu < 0$ 时, 令 $x = 0$ 且 $B \rightarrow \infty$ 得 $P(T_A < \infty) = e^{2\mu A}$; 对偶地, 当 $\mu > 0$ 时, $P(T_{-B} < \infty) = e^{-2\mu B}, B > 0$.
- \Rightarrow 当 $\mu < 0$ 时, $\max_{t \geq 0} X(t) \sim \text{Exp}(2|\mu|)$.

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为漂移率为 $\mu \geq 0$ 的 BMP, 则 $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \max_{0 \leq s \leq t} X(s) = \mu$.

当 $\mu \leq 0$ 时, $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \max_{0 \leq s \leq t} X(s) = 0$.

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是漂移率为 μ 的 BMP, 则 $E[e^{-\theta T_x}] = \exp\{-x(\sqrt{\mu^2 + 2\theta} - \mu)\}$, $x \geq 0, \theta \geq 0$.

设 $\{B(t), t \geq 0\}$ 为标准 BMP, 则有鞅
$$\begin{cases} Y(t) = B(t) \\ Y(t) = B^2(t) - t \\ Y(t) = e^{cB(t) - \frac{c^2 t}{2}}, \forall c. \end{cases}$$

基于鞅分析 BMP 设 $X(t) = B(t) + \mu t$, 定义停时 $T = \min\{t: X(t) = A \text{ 或 } X(t) = -B\}$, $-B < 0 < A$. T 是鞅 $Y(t) = e^{cB(t) - \frac{c^2 t}{2}} = e^{cX(t) - c\mu t - \frac{c^2 t}{2}}$ 的停时, 由于 $Y(t)$ 介于 $-B$ 与 A 之间 (停止过程一致有界), 由鞅停止定理, $E[e^{cX(T) - c\mu T - \frac{c^2 T}{2}}] = 1$. 取 $c = -2\mu$ 得

$$1 = E[e^{-2\mu X(T)}] = e^{-2\mu A} P(T_A < T_B) + e^{2\mu B} [1 - P(T_A < T_B)] \Rightarrow P(T_A < T_B) = \frac{e^{2\mu B} - 1}{e^{2\mu B} - e^{-2\mu A}}$$

求 $E[T]$? 利用鞅 $B(t) = X(t) - \mu t$ 及鞅停止定理, $0 = E[X(T) - \mu T] = A P(T_A < T_B) -$

$$B [1 - P(T_A < T_B)] - \mu E[T] \Rightarrow E[T] = \frac{A e^{2\mu B} + B e^{-2\mu A} - A - B}{\mu [e^{2\mu B} - e^{-2\mu A}]}$$

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为漂移率为 μ 的 BMP, 记 $p(x, t; y)$ 为 $[X(t) | X(0) = y]$ 的条件 pdf.

向后扩散方程: $\frac{\partial}{\partial t} p(x, t; y) = \mu \frac{\partial}{\partial y} p(x, t; y) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial y^2} p(x, t; y)$.

向前扩散方程: $\frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} p(x, t; y) = \mu \frac{\partial}{\partial x} p(x, t; y) + \frac{\partial}{\partial t} p(x, t; y)$.