

## 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.

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

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

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  $k$ .

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

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

$$g_{kk}: 0-1 律. \quad g_{kk} = 1 \Leftrightarrow f_{kk}^{\text{常返}} = 1, \quad g_{kk} = 0 \Leftrightarrow f_{kk}^{\text{滑过}} < 1.$$

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  $\sum_{n=1}^{\infty} P_{jj}^n < \infty, \forall i$ . 从而  $P_{jj}^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ .

$T_{jj}$  = 从  $j$  出发, 首次返回  $j$  所需步数.

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

$\mu_{jj} < \infty: \text{正常返}$   
 $\mu_{jj} = \infty: \text{零常返}$

称  $j$  为遍历的, 若  $j$  为正常返且非周期.

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

设  $i \leftrightarrow j$ , 则

- $P(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{N_j(n)}{n} = \frac{1}{\mu_{jj}} | X_0 = i) = 1$
- 若  $j$  非周期, 则  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^n = \frac{1}{\mu_{jj}}$

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

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

不能换成 ij

正/零常返性为类性.

$$(\pi_0, \pi_1, \dots) \mathbb{P} = (\pi_0, \pi_1, \dots)$$

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  $(X_h, X_{h+1}, \dots, X_{h+n})$  与  $h$  无关.

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

(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

$\pi_j = \sum_i \pi_i P_{ij}, \forall j, \pi_j$  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:  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{jj}^{nd} = d \pi_j, \forall j$ .

赌徒破产问题 Example 4.4(A)

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

⇒ 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.

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

$\pi_0 := P(\text{群体最终灭绝}), \text{ 则 } \pi_0 = \sum_{j=0}^{\infty} P(\text{群体最终灭绝} | X_0 = j) \cdot p_j = \sum_{j=0}^{\infty} p_j \cdot \pi_0^j$ .

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  $(X_n, X_{n+d}) = (X_m, X_n)$

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  $\{x_j\}$ .

## (遍历的单随机游走)

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  $\Leftrightarrow P_{i,i}P_{i,i+1}\dots P_{i,k-1}P_{i,k}P_{k,i} = P_{i,k}P_{i,k-1}\dots P_{i,2}P_{i,1}$ ,  $\forall i, i+1, \dots, k, k \geq 1$ .

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)  $P_{ij}^*$  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  $\phi$  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 在下一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,  $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{(0,t] \text{ 处于 } i \text{ 时长}}{t} = \frac{\mu_i}{\mu_{ii}}$ .

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  $\lim_{t \rightarrow \infty} P(Z(t)=i, Y(t)>x, S(t)=j | Z(0)=k) = \frac{P_{ij}}{\mu_{ii}} \int_x^{\infty} F_{ij}(u) du$ .

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

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

特殊的SMC

连续时间Markov链  $v_i = \infty$  瞬态,  $v_i = 0$  吸收

当MC进入“ $i$ ”，滞留时间  $T_i \sim \text{Exp}(v_i)$ . 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  $q_{ij} = v_i \cdot P_{ij}, i \neq j$ . 规定  $q_{ii} = -v_i$ , 矩阵  $\mathbf{Q} = (q_{ij})_{S \times S}$  每行元素和为0.

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

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

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).

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

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  $\lambda$  产生后代, 以强度  $\mu$  死亡, 外部人口以强度  $\theta$  进入该群体:  $\lambda_n = n\lambda + \theta, \mu_n = n\mu$ .

纯生过程: 如 HPP( $\lambda$ ), 出生率  $\lambda_n \equiv \lambda$ . ② Time process:  $\lambda_n = n\lambda$ .  $T_i =$  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  $P[X(t) | X(0) = i] \sim \text{Geo}^*(e^{-\lambda t}) \Rightarrow E[X(t) | X(0) = i] = e^{\lambda t}$ . 即 iid 几何随机变量之和服从负二项分布.

$$\text{前根: } P_{ij}(t) = \binom{j-1}{i-1} e^{-\lambda t} i! (1 - e^{-\lambda t})^{j-i}, j \geq i \geq 1.$$

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

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  $\lambda_n = n(m-n)\alpha$

(E)

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

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

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

两状态 MC Example 5.4(A) 利用  $P_{00}(t) + P_{01}(t) = 1, P_{00}(t) = 1$  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)

$$\dot{P}(t) = P(t)Q \Rightarrow \dot{P}_{i0}(t) = -\lambda_0 P_{i0}(t) + \mu_1 P_{i1}(t), i \geq 0$$

$$\dot{P}_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - (\lambda_j + \mu_j) P_{ij}(t) + \mu_{j+1} P_{i,j+1}(t), j \geq 1.$$

纯生过程

$$\dot{P}_{ii}(t) = -\lambda_i P_{ii}(t)$$

$$\text{Example 5.4(C)} \quad \dot{P}_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t), j > i. \quad (\text{注意 } P_{i,i-1}(t) = 0, \forall i)$$

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

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

如何用  $\{q_{ij}\}$  表示  $\{P_i\}$ ?

$$(P_0, P_1, \dots) Q = (0, 0, \dots) \quad \text{看法: 向前微分方程 } \dot{P}(t) = P(t)Q, \dot{P}(t) \rightarrow 0.$$

•  $P_j$  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  $(X(t+h), \dots, X(t+nh))$  分布与  $h$  无关.

$$P_j v_j = \sum_{i \neq j} P_i q_{ij} \quad (\text{离开 "j" 速率} = \text{进入 "j" 速率})$$

生灭过程:

状态 过程离开的速率 = 过程进入的速率

0	$P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1$	$P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1 = \dots = P_n \mu_n$
1	$P_1 (\lambda_1 + \mu_1) = P_2 \mu_2 + P_0 \lambda_0$	$P_1 \lambda_1 = P_2 \mu_2 \Rightarrow P_0 \lambda_0 \cdots \lambda_{n-1} = P_n \mu_1 \cdots \mu_n$
$\vdots$	$\vdots$	$P_n \lambda_n = P_{n+1} \mu_{n+1}$
$n$	$P_n (\lambda_n + \mu_n) = P_{n+1} \mu_{n+1} + P_{n-1} \lambda_{n-1}$	$\sum_{i=0}^{\infty} P_i = P_0 \left( 1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1} \lambda_{n-2} \cdots \lambda_1 \lambda_0}{\mu_n \mu_{n-1} \cdots \mu_2 \mu_1} \right) = 1$

生灭过程存在稳态分布  $\Leftrightarrow$  此级数收敛

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

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  $\lambda_n \equiv \lambda, \mu_n \equiv \mu$ .

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

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

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

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  $\{P_i\}$ , 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  $T_i^* \sim \text{Exp}(\nu_i)$ .

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

$\frac{P_i \propto \frac{\pi_i}{\nu_i}}{q_{ij} = \nu_i P_{ij}, i \neq j} \rightarrow \text{时间可逆等价于 } P_i q_{ij} = P_j q_{ji}$  (  $i \rightarrow j$  速度 =  $j \rightarrow i$  速度) P\_j \text{ 不仅是原MC的平稳概率也是逆向链的平稳概率}

应用  
遍历的生灭过程在稳态下是时间可逆的.

生灭过程 M/M/S 系统的输出过程是 Poisson 过程: 顾客按 HPP( $\lambda$ ) 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( $\lambda$ ). Corollary 5.6.2

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

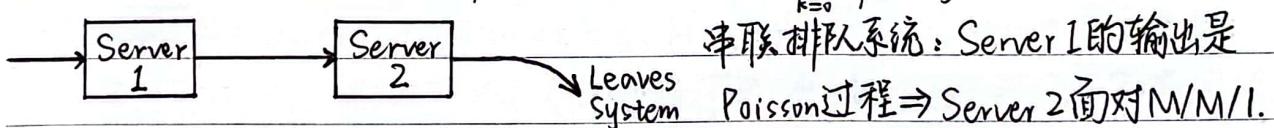
一个连续时间 MC  $\{X(t), t \geq 0\}$  称为 截于状态 A CS, 是指其 Q-矩阵  $Q^A = (q_{ij}^A)$  满足:

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

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  $P_j = \frac{(\frac{\lambda}{\mu})^j}{\sum_{k=0}^N (\frac{\lambda}{\mu})^k}, j = 0, 1, \dots, N$ .



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 N/M/2- / 目前在 1 号台和 2 号台的顾客数独立,  $P(\#1=n, \#2=m) = \left(\frac{\lambda}{\mu_1}\right)^n \left(1 - \frac{\lambda}{\mu_1}\right) \left(\frac{\lambda}{\mu_2}\right)^m \left(1 - \frac{\lambda}{\mu_2}\right)$ .

串联排队系统  $\lambda < \min(\mu_1, \mu_2)$  - 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   
 排队+服务 不独立)

设  $Q = (q_{ij})$  为一个不可约 MC  $\{X(t)\}$  的转移速率矩阵, 若能找到另外两个转移速率矩阵  $Q^* = (q_{ij}^*)$  及一个 pmf  $\{P_i\}$ , 使得  $P_i q_{ij} = P_j q_{ji}^*, \forall i \neq j$ ,  $\sum_{j \neq i} q_{ij} = \sum_{j \neq i} q_{ji}^*, \forall i$ , 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  $v_i \equiv v$ ,  $\forall i$ , 记  $N(t)$  为  $[0, t]$  时段状态转移次数, 则  $\{N(t)\} \sim HPP(v)$ . 于是,

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

引进虚转移 设  $\{X(t)\}$  为齐次MC, 满足  $v_i \leq v < \infty$ ,  $\forall i$ , 则 MC 可等价为按如下方式进行状态转移: 以速率  $v$  发生状态转移, 以概率  $\frac{v_i}{v}$  转移出 “ $i$ ”, 以概率  $1 - \frac{v_i}{v}$  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.

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

应用 Example 5.8(A) 考虑  $\{0, 1\}$  两状态 MC  $\{X(t)\}$ ,  $\mathbb{Q} = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda \\ \mu & -\mu \end{pmatrix}$ ,  $v_0 = \lambda$ ,  $v_1 = \mu$ ,  $P_{0,1} = P_{1,0} = 1$ .

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

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

$$\Rightarrow P_{0,0}(t) = e^{-vt} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mu}{v} \cdot \frac{(vt)^n}{n!} e^{-vt} = \frac{\mu}{\lambda + \mu} + \frac{\lambda}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t}$$

$$P_{1,1}(t) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu} + \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t}.$$

## 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  $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n] = E\{E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n, Y] | Z_1, \dots, Z_n\} = E[Z_n | Z_1, \dots, Z_n] = Z_n$ . ✓ 应用

- 设  $\{X, Y_n, n \geq 1\}$  为任意随机变量序列, 满足  $E[|X|] < \infty$ , 定义  $Z_n = E[X | Y_1, \dots, Y_n], n \geq 1$ , 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  $\bar{N}$  为鞅  $\{\bar{Z}_n, n \geq 1\}$  的随机时刻, 则  $\{\bar{Z}_n, n \geq 1\}$  为鞅.  $E[\bar{Z}_n] = E[\bar{Z}_1] = E[Z]$ .

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  $E[|\bar{Z}_{n+1} - \bar{Z}_n| | Z_1, \dots, Z_n] \leq M$ , 则  $E[\bar{Z}_1] = E[\bar{Z}_N]$ .

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  $\$2^{(4-1)} = \$23$ .

记  $X_n$  为到时刻  $n$  为止赌场累计所赢金额, 则  $\{X_n, n \geq 1\}$  为一个鞅,  $N$  为它的一个停时,  $|X_{n+1} - X_n| \leq 3 \times 23$ . 则  $X_N = (N-3) - 23 + 1 - 1 = N - 26$ , 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.  $\forall n \geq 1$ .  $E[Z_m] \geq E[Z_n]$  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  $E[|Z_{m+1} - Z_n| | Z_1, \dots, Z_n] \leq M$ .  
则  $\begin{cases} \text{上鞅情形: } E[Z] \geq E[Z_N] \\ \text{下鞅情形: } E[Z] \leq E[Z_N] \end{cases}$

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

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. 鞅子不可不  
下鞅 Kolmogorov 不等式 设  $\{Z_n, n \geq 1\}$  为非负下鞅, 则对任意  $a > 0$ , 要求单调性

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

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

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

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.

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

## 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  $\forall t > 0, X(t) \sim N(0, C^2 t)$ , 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  $\text{Cov}(X(t_i), X(t_j)) = t_i$ .  
设  $(Z_1, Z_2) \sim N_2 \left( \begin{pmatrix} 0 \\ b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} \end{pmatrix} \right)$ , 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  $\begin{cases} Z(0) = Z(1) = 0 \\ \{Z(t), 0 < t < 1\} \text{ 为高斯过程} \\ \text{对 } \forall 0 < s < t < 1, E[Z(t)] = 0, \text{Cov}(Z(s), Z(t)) = s(1-t). \end{cases}$

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

设  $\{X(t), t \geq 0\}$  为 布朗运动, 则在给定  $X(0) = 0$  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  $Z(t) = X(t) - tX(0)$ , 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  $T_\alpha$ .  $P(X(t) \geq \alpha) = \frac{1}{2} P(T_\alpha \leq t) \quad (\alpha > 0)$

$$P(T_\alpha \leq t) = 2P(X(t) \geq \alpha) = 2[1 - \Phi(\frac{\alpha}{\sqrt{t}})] \Rightarrow P(T_\alpha < \infty) = 1, T_\alpha \text{ 是 r.v.}$$

$$E[T_\alpha] = \int_0^\infty P(T_\alpha > t) dt = \int_0^\infty \left( \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{\frac{\alpha}{\sqrt{t}}}^\infty e^{-\frac{y^2}{2}} dy \right) dt = \frac{2\alpha^2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^\infty \frac{1}{y^2} e^{-\frac{y^2}{2}} dy = +\infty.$$

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

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  $s \leq t$ ,  $Cov(Z(s), Z(t)) = s^2(\frac{t}{2} - \frac{s}{6})$ . ④  $(X(t), Z(t)) \sim N_2(\bar{J}, \Sigma)$ , 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  $\mu$  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.

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

• 标准 BMP  $P(\mu=0)$ ,  $P(T_c < T_d | B(0) = x) = \frac{x-d}{c-d}$ ,  $d < x < c$ .

• 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,  $P(T_B < \infty) = e^{-2\mu B}$ .  
 $\Rightarrow$  当  $\mu < 0$  时,  $\max_{t \geq 0} X(t) \sim Exp(2|\mu|)$ .

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  $\mu$  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  $\begin{cases} Y(t) = B(t) \\ Y(t) = B^2(t) - t \\ Y(t) = e^{CB(t)} - \frac{C^2t}{2}, \forall c. \end{cases}$

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  $Y(t) = e^{CB(t)} - \frac{C^2t}{2} = e^{C(X(t) - C\mu t) - \frac{C^2t}{2}}$  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,  $E[e^{C(X(T) - C\mu T - \frac{C^2T}{2})}] = 1$ , 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  $\mu$  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:  $\frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} p(x, t; y) = \mu \frac{\partial}{\partial x} p(x, t; y) + \frac{\partial}{\partial t} p(x, t; y)$ .