

# 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  $k$

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

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

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

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

闭的常返类  
闭的非常返类  
非闭的非常返类

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



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

设  $i \leftrightarrow j$ , 则

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

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

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

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

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

**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:  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(nd)} = d\pi_j, \forall j$ .

赌徒破产问题 Example 4.4(A)

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

$\Rightarrow$  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  $E[X_n] = \mu^n$ . ( $\mu$  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)  $P_{ij}^*$  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<sup>①</sup> 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  $\lambda$  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<sup>①</sup>HPP( $\lambda$ ), 出生率  $\lambda_n \equiv \lambda$ . <sup>②</sup>Tule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  $P_{ij}(t) = \binom{j-1}{i-1} e^{-\lambda t i} (1 - e^{-\lambda t})^{j-i}, j \geq i \geq 1$ .

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

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

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	$P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1 \Rightarrow \begin{cases} P_0 \lambda_0 = P_1 \mu_1 \\ P_1 \lambda_1 = P_2 \mu_2 \Rightarrow P_0 \lambda_0 \dots \lambda_{n-1} = P_n \mu_1 \dots \mu_n \\ P_n \lambda_n = P_{n+1} \mu_{n+1} \end{cases}$
1	$P_1 (\lambda_1 + \mu_1) = P_2 \mu_2 + P_0 \lambda_0$
$\vdots$	$\vdots$
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  $\downarrow$  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( $\lambda$ ) 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  $x_i q_{ji} = x_j q_{ij}, \forall i, j$ . 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:

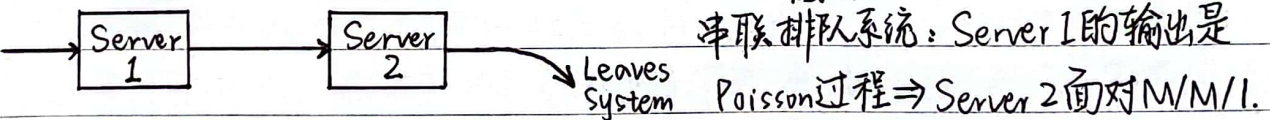
$$q_{ij}^A = q_{ij}, \forall i, j \in A; \quad q_{ij}^A = 0, \forall i \in A, j \notin A.$$

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



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  $\nu$  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 \$23.

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,  $|X_{n+1} - X_n| \leq 3 \times 23$ . 则  $X_N = (N-3) \times 23 + 1 - 1 = N - 26$ , 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:  $E[Z_{n+1} | Z_1, \dots, Z_n] \geq Z_n, a.s. \forall n \geq 1. E[Z_{n+1}] \geq E[Z_n]$  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  $P(X(t) \leq y) - P(X(t) \geq 2x - y, \max_{0 \leq s \leq t} X(s) \geq x) = P(X(t) \leq y) - P(X(t) \geq 2x - y)$ .



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  $(X(t), Z(t)) \sim N_2(\bar{0}, \Sigma)$ , 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.

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

• 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  $P(T_A < \infty) = e^{2\mu A}$ ; 对称地, 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  $\mu$  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 
$$\begin{cases} Y(t) = B(t) \\ Y(t) = B^2(t) - t \\ Y(t) = e^{cB(t) - \frac{c^2 t}{2}}, \quad \forall c. \end{cases}$$

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