# 随机过程核心公式与概念总集

## 综合整理版

## 2025年7月3日

## 目录

1	基础概念与数字特征	2
2	离散时间马尔可夫链 (DTMC)	2
3	连续时间马尔可夫链 (CTMC)	3
4	泊松过程与更新过程	3
5	高斯过程与布朗运动	4
A	附录: 常用概率分布与特征函数	4
	A.1 离散型	4
	A.2 连续型	4

### 1 基础概念与数字特征

**随机过程** 一族依赖于参数  $t \in T$  的随机变量  $\{X(t), t \in T\}$ 。

- 均值函数:  $\mu_X(t) = E[X(t)]$
- 自相关函数:  $R_X(s,t) = E[X(s)X(t)]$
- 自协方差函数:  $C_X(s,t) = \text{Cov}(X(s),X(t)) = R_X(s,t) \mu_X(s)\mu_X(t)$
- 方差函数:  $D_X(t) = Var(X(t)) = C_X(t,t)$

平稳过程 • 严平稳 (Strict-Sense Stationary, SSS): 任意有限维分布对时间平移不变。

$$F_{X(t_1),\dots,X(t_n)}(x_1,\dots,x_n) = F_{X(t_1+\tau),\dots,X(t_n+\tau)}(x_1,\dots,x_n)$$

- 宽平稳 (Wide-Sense Stationary, WSS): 二阶矩具有平移不变性。
  - 1. 均值函数为常数:  $E[X(t)] = \mu$
  - 2. 自相关函数只与时间差  $\tau = s t$  有关:  $R_X(s,t) = R_X(s-t) = R_X(\tau)$
- **关系**: 严平稳 ⇒ 宽平稳。若为高斯过程,则宽平稳 ⇔ 严平稳。

**独立增量与平稳增量过程** • **独立增量**: 对于任意不重叠的时间区间, 过程的增量是相互独立的随机变量。

• 平稳增量: 增量的分布只依赖于时间区间的长度, 而与区间的起始位置无关。

## 2 离散时间马尔可夫链 (DTMC)

核心性质 • 马尔可夫性: 未来只与现在有关, 与过去无关。

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots) = P(X_{n+1} = j | X_n = i)$$

- 转移概率矩阵 (TPM):  $P = [p_{ij}]$ , 其中  $p_{ij} = P(X_{n+1} = j | X_n = i)$ 。 P 是一个行和为 1 的随机矩阵。
- C-K 方程:  $P^{(n+m)} = P^{(n)}P^{(m)}$ , 由此可得  $P^{(n)} = P^n$ 。

平稳分布  $\pi$  • 定义方程:  $\pi = \pi P \perp \sum_i \pi_i = 1$ .

• **遍历定理:** 对于不可约、非周期的有限状态马氏链,存在唯一的平稳分布  $\pi$ ,且

$$\lim_{n \to \infty} p_{ij}^{(n)} = \pi_j, \quad$$
対所有  $i, j \in S$ 

可逆性与细致平衡 • 细致平衡方程 (Detailed Balance):  $\pi_i p_{ij} = \pi_i p_{ii}$  for all i, j.

• **可逆性** (Reversibility): 满足细致平衡方程的马氏链称为可逆马氏链。细致平衡是平稳的充分不必要条件。

## 3 连续时间马尔可夫链 (CTMC)

#### Q 矩阵与停留时间 • Q 矩阵 (转移速率矩阵): $Q = [q_{ij}]$ .

- $-q_{ij}$   $(i \neq j)$ : 从状态 i 到 j 的瞬时转移速率。
- $-q_{ii}=-\sum_{i\neq i}q_{ij}=-q_i$ 。Q矩阵行和为 0。
- **状态停留时间:** 在状态 i 的停留时间服从参数为  $q_i = -q_{ii}$  的指数分布。

#### 动态方程与平稳分布 • Kolmogorov 向前/向后方程:

$$P'(t) = P(t)Q$$
 (向前) 和  $P'(t) = QP(t)$  (向后)

形式解为  $P(t) = e^{Qt} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(Qt)^k}{k!}$ .

平稳分布 π:

$$\pi Q = 0$$
  $\coprod$   $\sum_{i} \pi_i = 1$ 

#### 生灭过程 (Birth-Death Process) 状态只能在相邻间转移的 CTMC。

- **速率:** 出生率  $\lambda_n = q_{n,n+1}$ , 死亡率  $\mu_n = q_{n,n-1}$ .
- 细致平衡方程:  $\pi_n \lambda_n = \pi_{n+1} \mu_{n+1}$ .
- **���**:  $\pi_n = \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{n-1}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_n} \pi_0$ .

## 4 泊松过程与更新过程

泊松过程 (Poisson Process, 速率  $\lambda$ )

- 计数值分布:  $N(t) \sim \text{Poisson}(\lambda t) \implies P(N(t) = k) = \frac{e^{-\lambda t}(\lambda t)^k}{k!}$ .
- 到达间隔时间分布:  $T_i \sim \text{i.i.d. } E(\lambda)$ .
  - PDF:  $f_T(t) = \lambda e^{-\lambda t}$
  - CDF:  $F_T(t) = 1 e^{-\lambda t}$
  - 均值:  $E[T_i] = 1/\lambda$
- 第 k 次事件发生时刻分布:  $S_k = \sum_{i=1}^k T_i \sim \Gamma(k, \lambda)$ 。

- PDF: 
$$f_{S_k}(t) = \frac{\lambda^k t^{k-1} e^{-\lambda t}}{(k-1)!}$$

- 数字特征:
  - $-E[N(t)] = \lambda t$
  - $\operatorname{Var}(N(t)) = \lambda t$
  - $-C_N(s,t) = \lambda \min(s,t)$
- **叠加与筛选**: 独立泊松过程之和仍是泊松过程,速率相加。对泊松过程以概率 p 筛选,得到的新过程仍是泊松过程,速率为  $\lambda p$ 。

#### 更新过程 (Renewal Process)

- **定义**: 事件间隔时间  $T_i$  为 i.i.d. 非负随机变量, 分布为  $F_T$ 。
- 更新函数 (均值): m(t) = E[N(t)].
- 基本更新方程:  $m(t) = F_T(t) + \int_0^t m(t-u)f_T(u)du = F_T(t) + m(t) * f_T(t)$ .
- 拉普拉斯变换解:  $m^*(s) = \frac{f_T^*(s)}{s(1-f_T^*(s))}$ .
- 初等更新定理: 若  $E[T_i] = \mu$ ,则  $\lim_{t\to\infty} \frac{m(t)}{t} = \frac{1}{\mu}$ 。

## 5 高斯过程与布朗运动

**高斯过程** 任意有限维分布都是多元正态分布。完全由其**均值函数**  $\mu_X(t)$  和**协方差函数**  $C_X(s,t)$  唯一确定。

#### **维纳过程/布朗运动** W(t) 标准维纳过程 $(\sigma^2 = 1)$ 的性质:

- **定义**: W(0) = 0, 具有独立、平稳的高斯增量。
- 增量分布:  $W(t) W(s) \sim N(0, t s)$  for s < t.
- 数字特征:
  - E[W(t)] = 0
  - $\operatorname{Var}(W(t)) = t$
  - 相关/协方差函数:  $R_W(s,t) = C_W(s,t) = \min(s,t)$
- 高斯变量四阶矩 (零均值):

$$E[Z_1Z_2Z_3Z_4] = E[Z_1Z_2]E[Z_3Z_4] + E[Z_1Z_3]E[Z_2Z_4] + E[Z_1Z_4]E[Z_2Z_3]$$

## A 附录: 常用概率分布与特征函数

#### A.1 离散型

- 二项分布 B(n,p):  $P(X=k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \, \phi_X(\omega) = (pe^{i\omega} + 1-p)^n$
- 泊松分布  $P(\lambda)$ :  $P(X=k) = \frac{e^{-\lambda}\lambda^k}{k!}$ ,  $\phi_X(\omega) = e^{\lambda(e^{i\omega}-1)}$
- 儿何分布 G(p):  $P(X=k)=p(1-p)^{k-1}, k\geq 1, \, \phi_X(\omega)=\frac{pe^{i\omega}}{1-(1-p)e^{i\omega}}$

#### A.2 连续型

- 均匀分布 U(a,b):  $f_X(x)=\frac{1}{b-a},\,\phi_X(\omega)=\frac{e^{i\omega b}-e^{i\omega a}}{i\omega(b-a)}$
- 指数分布  $E(\lambda)$ :  $f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ,  $\phi_X(\omega) = \frac{\lambda}{\lambda i\omega}$

- 正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ :  $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \, \phi_X(\omega) = e^{i\omega\mu \frac{\sigma^2\omega^2}{2}}$
- 伽玛分布  $\Gamma(\alpha,\beta)$  (shape-rate):  $f_X(x)=\frac{\beta^{\alpha}x^{\alpha-1}e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)}$