

# Lecture 14

## 随机过程

ruanyl@buaa.edu.cn

September 2016, Beihang University

## 14.1 基本概念

**定义 14.1.1** 给定概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , 参数集合  $\mathbb{T}$  以及状态空间  $\mathbb{S}$ . 映射  $X(t, \omega) : \mathbb{T} \times \Omega \mapsto \mathbb{S}$  称为以  $\mathbb{T}$  为指标集的随机过程, 对每一个  $t$ ,  $X(t, \omega)$  是一个随机变量. 通常写作  $X = \{X_t : t \in T\}$  或者  $\{X_t\}$ .

参数集  $\mathbb{T}$  可以是离散集合如  $\{0, 1, 2, \dots\}$ , 这时称  $\{X_t\}$  为离散参数随机过程;  $\mathbb{T}$  也可以是区间, 例如  $\mathbb{T} = \mathbb{R}$ ,  $\mathbb{T} = [0, +\infty)$  等, 这时称  $\{X_t\}$  为连续参数随机过程;  $\mathbb{S}$  称为  $\{X_t\}$  的状态空间 (可数或不可数)

**定义 14.1.2**  $\{X_t\}$  为随机过程. 对任意正整数  $m \geq 1$ , 以及  $t_1, \dots, t_m \in \mathbb{T}$ , 随机向量  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_m})$  的分布被称为  $\{X_t\}$  的有限维分布.

**例题 14.1.1** 无穷 Bernoulli 试验  $\{X_n\}_{n=1}^{\infty}$  是参数集为  $T = \{1, 2, \dots\}$ , 状态空间为  $\{0, 1\}$  的随机过程, 即 Bernoulli 过程.

**例题 14.1.2** 用  $X_t$  表示截至  $t$  时刻为止, 达到银行的客户数目, 那么  $\{X_t, t \in [0, \infty)\}$  是一个状态空间为  $\{0, 1, \dots\}$  的随机过程

**例题 14.1.3** 英国生物学家观察到花粉在水中会不停地运动, 用  $X_t$  表示  $t$  时刻水中花粉位置的一个坐标, 那么  $\{X_t, t \in [0, \infty)\}$  是一个状态空间为  $\mathbb{R}$  的随机过程, 被称为 Brownian 运动.

**定义 14.1.3**  $\{X_t\}$  为随机过程. 它在  $t$  处的期望记作  $m(t) = E(X_t)$ . 在  $(s, t)$  处的自相关函数与自协方差函数分别定义为

$$R(s, t) = E(X_s X_t),$$

$$C(s, t) = R(s, t) - m(s)m(t)$$

$X_t$  的方差  $\text{Var}(X_t) = C(t, t)$ .

**例题 14.1.4** 假设  $\{X_k, k = 1, 2, \dots\}$  为 Bernoulli 过程,  $P(X_k = 1) = p$ . 那么  $E(X_k) = E(X_k^2) = p$ ,  $\text{Var}(X_k) = p(1-p)$ . 对任意  $k_1 \neq k_2$ ,  $R(k_1, k_2) = E(X_{k_1} X_{k_2}) = p^2$ ,  $C(k_1, k_2) = 0$ .

## 14.2 平稳随机过程

**定义 14.2.1** 称  $\{X_t : t \in T\}$  为严平稳过程, 若对任意  $n \geq 1, t_1 < t_2 < \cdots < t_n$  及  $s$ , 总有  $(X_{t_1+s}, \dots, X_{t_n+s})$  与  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$  同分布.<sup>1</sup>

**定义 14.2.2** 称  $\{X_t : t \in T\}$  为 (宽) 平稳过程, 若存在  $m \in \mathbb{R}$  以及函数  $b(h)$  满足:

- (1)  $E(X_t^2) < \infty, \forall t \in T$ ;
- (2)  $E(X_t) = m, \forall t \in T$ ;
- (3)  $R(s, t) = b(s - t), \forall s, t \in T$

在定义中取  $s = t$ , 便有  $E(X_t^2) = R(t, t) = b(0)$ , 不依赖于  $t$ . 另外其协方差函数  $C(s, s+t)$  只依赖于  $t$ , 常简写为  $C(t) = C(s, s+t)$ . 特别地  $\text{Var}(X_t) = C(t, t+0) = C(0)$ . 相关系数为  $C(t)/C(0)$ , 因此总有  $|C(t)| \leq C(0)$ .

容易看出, 二阶矩存在的严平稳过程一定是 (宽) 平稳过程. 反过来的叙述不一定成立, 然而正太过程是一个例外.

---

<sup>1</sup>这里仅考虑实值过程

**定义 14.2.3** 任何有限维分布都服从 (多元) 正态分布的随机过程称为 Gaussian 过程, 或正态过程.

**例题 14.2.1**  $\{X_t\}$  为 Gaussian 过程. 那么  $\{X_t\}$  为平稳过程当且仅当它是严平稳过程

■ 由于正态分布存在各阶矩, 因此严平稳 Gaussian 过程一定是平稳过程. 反之, 假设 Gaussian 过程  $\{X_t\}$  是平稳的, 那么对任意  $n \geq 1, t_1 < t_2 < \cdots < t_n$  及  $s, (X_{t_1+s}, \dots, X_{t_n+s})$  与  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$  都服从正态分布, 并且由平稳性, 它们也具有相同的期望和协方差矩阵, 因此  $(X_{t_1+s}, \dots, X_{t_n+s})$  与  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$  具有相同的正态分布, 从而是严平稳过程. //

**定理 14.2.1** 自协方差函数  $C(t)$  有如下性质

(1)  $C(-t) = C(t)$ ;

(2)  $C(t)$  是非负定函数, 即对任意  $t_1, t_2, \dots, t_n$  以及  $z_1, z_2, \dots, z_n$

$$\sum_{i,j} C(t_i - t_j) z_i z_j \geq 0$$

**例题 14.2.2** 假设  $Y$  为任意随机变量,  $X_t = Y, \forall t \in T$ . 那么  $\{X_t\}$  为平稳过程. 如果  $Y$  还具有有限方差, 那么  $\{X_t\}$  是严平稳过程. 协方差函数

$$C(t) = \sigma^2, \forall t.$$

**例题 14.2.3** 假设  $\{X_k, k = 1, 2, \dots\}$  是方差  $\sigma^2 < \infty$  的独立同分布序列组成的随机过程, 那么  $\{X_k\}$  是严平稳过程, 协方差函数

$$C(0) = \sigma^2, C(k) = 0, \forall k \neq 0.$$

## 14.3 遍历过程

$\{X_t\}$  为 (宽) 平稳过程, 记

$$\langle X \rangle_t = \frac{1}{2t} \int_{-t}^t X_s ds$$

这一积分在适当条件下有意义, 例如假设  $s \rightarrow E(X_s^2)$  是局部有界的, 即  $\sup_{L>0} \{E(X_s^2) : |s| < L\} < \infty, \forall L > 0$ . 那么

$$E \left( \int_{-t}^t |X_s| ds \right) = \int_{-t}^t E |X_s| ds = \int_{-t}^t [E(X_s^2)]^{1/2} ds < \infty$$

从而  $\int_{-t}^t |X_s| ds < \infty$  (几乎处处). 以下总假设使得  $\langle X \rangle_t$  有意义的条件成立.

**定义 14.3.1**  $\{X_t, t \in \mathbb{R}\}$  为平稳过程,  $E(X_t) = m, \forall t \in T$ . 称  $\{X_t\}$  具有 (均方) 均值遍历性, 如果

$$\lim_{t \rightarrow \infty} E \left[ (\langle X \rangle_t - m)^2 \right] \rightarrow 0.$$

**注记 14.3.1** 对离散时间参数随机过程可以类似地定义 (均方) 均值遍历性, 并证明均值遍历性的充分必要条件, 只需将积分替换为相应的求和.

注意到

$$E(\langle X \rangle_t) = \frac{1}{2t} E\left(\int_{-t}^t X_s ds\right) = \frac{1}{2t} \int_{-t}^t E(X_s) ds = m$$

因此  $\{X_t\}$  具有 (均方) 均值遍历性当且仅当  $\sigma_t^2 = \text{Var}(\langle X \rangle_t) \rightarrow 0$ .  
下面来计算  $\sigma_t^2$ . 先计算

$$\begin{aligned} E\left[(\langle X \rangle_t)^2\right] &= \frac{1}{4t^2} E\left[\int_{-t}^t X_u du \int_{-t}^t X_v dv\right] \\ &= \frac{1}{4t^2} E\left[\int_{-t}^t \int_{-t}^t X_u X_v dudv\right] \\ &= \frac{1}{4t^2} \int_{-t}^t \int_{-t}^t E(X_u X_v) dudv \end{aligned}$$



从而

$$\begin{aligned}\sigma_t^2 &= \frac{1}{4t^2} \int_{-t}^t \int_{-t}^t [E(X_u X_v) - m^2] du dv \\&= \frac{1}{4t^2} \int_{-t}^t \int_{-t}^t C(u - v) du dv \\&= \frac{1}{4t^2} \int_{-2t}^{2t} C(\tau) (2t - |\tau|) d\tau \quad (\tau = u - v, \gamma = v)\end{aligned}$$

总结起来就有

**定理 14.3.1**  $\{X_t\}$  具有 (均方) 均值遍历性当且仅当

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \sigma_t^2 = \lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{1}{t} \int_0^{2t} C(\tau) \left(1 - \frac{\tau}{2t}\right) d\tau = 0$$

借助这一结论, 可以证明另一个更常用的均值遍历性充分必要条件.

**定理 14.3.2**  $\{X_t\}$  具有 (均方) 均值遍历性当且仅当

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{1}{t} \int_0^t C(\tau) d\tau = 0$$

■ (I) 假设

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{1}{t} \int_0^t C(\tau) d\tau = 0.$$

那么,  $t \rightarrow +\infty$ ,

$$\sigma_t^2 = \frac{1}{t} \int_0^{2t} C(\tau) \left(1 - \frac{\tau}{2t}\right) d\tau \leq \frac{1}{t} \int_0^{2t} C(\tau) d\tau \rightarrow 0$$

因此  $\{X_t\}$  具有均值遍历性.

(II) 假设  $\{X_t\}$  具有均值遍历性, 那么  $\lim_{t \rightarrow +\infty} \sigma_t^2 = 0$ . 由于

$$\text{cov}(\langle X \rangle_t, X_0) = E \left[ \frac{1}{2t} \int_{-t}^t (X_s - m)(X_0 - m) ds \right]$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{2t} \int_{-t}^t E[(X_s - m)(X_0 - m)] ds \\
&= \frac{1}{2t} \int_{-t}^t C(s) ds = \frac{1}{t} \int_0^t C(\tau) d\tau
\end{aligned}$$

另一方面,  $t \rightarrow +\infty$ ,

$$[cov(\langle X \rangle_t, X_0)]^2 \leq Var(\langle X \rangle_t) Var(X_0) = \sigma_t^2 C(0) \rightarrow 0$$

因此

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{1}{t} \int_0^t C(\tau) d\tau = 0.$$

