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 (Ω, \mathcal{F}, P) ,参数集合 \mathbb{T} 以及状态空间 \mathbb{S} . 映射 $X(t, \omega): \mathbb{T} \times \Omega \mapsto S$ 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 $\{0,1,2,...\}$, 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 $t_1, ..., t_m \in \mathbb{T}$, 随机向量 $(X_{t_1}, ..., X_{t_m})$ 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 $T = \{1, 2, ...\}$,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 $\{0, 1, ...\}$ 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 $Var(X_t) = C(t,t)$.

例题 14.1.4 假设 $\{X_k, k=1,2,...\}$ 为 Bernoulli 过程, $P(X_k=1)=p$. 那么 $E(X_k)=E(X_k^2)=p$, $Var(X_k)=p(1-p)$. 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 $n \ge 1$, $t_1 < t_2 < \cdots < t_n$ 及 s, 总有 $(X_{t_1+s}, ..., X_{t_n+s})$ 与 $(X_{t_1}, ..., X_{t_n})$ 同分布.

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

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).

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.

¹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) 正太分布的随机过程称为 Gaussian 过程, 或正太过程.

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

■ 由于正太分布存在各阶矩, 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 $n \ge 1$, $t_1 < t_2 < \cdots < t_n$ 及 s, $(X_{t_1+s}, ..., X_{t_n+s})$ 与 $(X_{t_1}, ..., X_{t_n})$ 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 $(X_{t_1+s}, ..., X_{t_n+s})$ 与 $(X_{t_1}, ..., X_{t_n})$ 具有相同的正太分布, 从而是严平稳过程.

定理 14.2.1 平稳过程自协方差函数 C(t) 有如下性质 $(1) |C(t)| \leq C(0), \forall t \in T$;

$$(2) C(-t) = C(t);$$

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

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

■ (1) $Var(X_t) = C(t, t+0) = C(0) \ge 0$. 因此, 若 C(0) > 0, 那 么 X_{s+t} 与 X_s 的相关系数为

$$\frac{C\left(s+t,s\right)}{\left[Var\left(X_{s+t}\right)\right]^{1/2}\left[Var\left(X_{s}\right)\right]^{1/2}}=\frac{C\left(t\right)}{C\left(0\right)}$$

因此总有 $|C(t)| \le C(0)$. (2)(3) 由协方差 (矩阵) 的性质直接得到.

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

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

容易看出

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i} \xrightarrow{a.e.} Y.$$

例题 14.2.3 假设 $\{X_k, k = 1, 2, ...\}$ 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

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

根据大数定律

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}\stackrel{a.e.}{\longrightarrow}E\left(X_{1}\right).$$

7

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 $s \longrightarrow E\left(X_s^2\right)$ 是局部有界的, 即 $\sup_{t>0} \left\{ E\left(X_s^2\right) : |s| < L \right\} < \infty, \forall L > 0$. 那么

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

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

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

8

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

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

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

$$E\left[\left(\langle X\rangle_{t}\right)^{2}\right] = \frac{1}{4t^{2}}E\left[\int_{-t}^{t} X_{u}du \int_{-t}^{t} X_{v}dv\right]$$
$$= \frac{1}{4t^{2}}E\left[\int_{-t}^{t} \int_{-t}^{t} X_{u}X_{v}dudv\right]$$
$$= \frac{1}{4t^{2}}\int_{-t}^{t} \int_{-t}^{t} E\left(X_{u}X_{v}\right)dudv$$

a

从而

$$\begin{split} \sigma_{t}^{2} &= \frac{1}{4t^{2}} \int_{-t}^{t} \int_{-t}^{t} \left[E\left(X_{u}X_{v}\right) - m^{2} \right] du dv \\ &= \frac{1}{4t^{2}} \int_{-t}^{t} \int_{-t}^{t} C\left(u - v\right) du dv \\ &= \frac{1}{4t^{2}} \int_{-2t}^{2t} C\left(\tau\right) \left(2t - |\tau|\right) d\tau \ \left(\tau = u - v, \gamma = v\right) \end{split}$$

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

$$\lim_{t\to+\infty}\sigma_{t}^{2}=\lim_{t\to+\infty}\frac{1}{t}\int_{0}^{2t}C\left(\tau\right)\left(1-\frac{\tau}{2t}\right)d\tau=0.$$

借助这一结论,可以证明另一个更为简洁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

$$\lim_{t\to+\infty}\frac{1}{t}\int_{0}^{t}C\left(\tau\right)d\tau=0$$

■ (I) 假设

$$\lim_{s\to+\infty}\frac{1}{s}\int_{0}^{s}C\left(\tau\right)d\tau=0.$$

那么, 对 $\forall \varepsilon > 0$, 存在 c_0 使得

$$\frac{1}{s} \int_{c}^{s} C(\tau) d\tau < \varepsilon, \forall c \geqslant c_{0}.$$

又有

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

$$=\frac{1}{t}\int_{0}^{c_{0}}C\left(\tau\right)\left(1-\frac{\tau}{2t}\right)d\tau+\frac{1}{t}\int_{c_{0}}^{2t}C\left(\tau\right)\left(1-\frac{\tau}{2t}\right)d\tau$$

其中

$$\frac{1}{t} \int_{0}^{c_{0}} C\left(\tau\right) \left(1 - \frac{\tau}{2t}\right) d\tau < \frac{c_{0}}{t} C\left(0\right)$$

$$\frac{1}{t} \int_{c_0}^{2t} C(\tau) \left(1 - \frac{\tau}{2t} \right) d\tau = \frac{1}{2t^2} \int_{c_0}^{2t} C(\tau) (2t - \tau) d\tau$$
$$= \frac{1}{2t^2} \int_{c_0}^{2t} C(\tau) \int_{\tau}^{2t} ds d\tau = \frac{1}{2t^2} \int_{c_0}^{2t} \int_{c_0}^{s} C(\tau) d\tau ds$$

因而, 当 $t \to +\infty$ 时就有

$$\sigma_{t}^{2}<rac{c_{0}}{t}C\left(0
ight)+rac{arepsilon}{2t^{2}}\int_{0}^{2t}sds
ightarrow2arepsilon$$

由 ε 的任意性可知 $\lim_{t\to+\infty}\sigma_t^2=0$, 从而 $\{X_t\}$ 具有均值遍历性.

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

$$cov(\langle X \rangle_t, X_0) = E\left[\frac{1}{2t} \int_{-t}^t (X_s - m) (X_0 - m) ds\right]$$
$$= \frac{1}{2t} \int_{-t}^t E\left[(X_s - m) (X_0 - m)\right] ds$$
$$= \frac{1}{2t} \int_{-t}^t C(s) ds = \frac{1}{t} \int_0^t C(\tau) d\tau$$

另一方面, $t \to +\infty$,

$$\left[cov\left(\langle X\rangle_{t},X_{0}\right)\right]^{2}\leqslant Var\left(\langle X\rangle_{t}\right)Var\left(X_{0}\right)=\sigma_{t}^{2}C\left(0\right)\rightarrow0$$

因此

$$\lim_{t\to+\infty}\frac{1}{t}\int_{0}^{t}C\left(\tau\right)d\tau=0.$$

