

第二章 随机过程基本知识 (2)

主讲人：李伟

西安电子科技大学数学与统计学院

2014年秋季

- 第二节： 1) 有限维特征函数族
- 2) 随机过程的数字特征

三 随机过程的有限维特征函数族

1. Stieltjes积分

定义 设 $f(x)$, $g(x)$ 是定义在 $[a,b]$ 上的两个有界函数, 对 $[a,b]$ 的任一划分 $a=x_0 < x_1 < \dots < x_n=b$, 记 $\Delta = \max\{\Delta x_k\}$

任取 $\xi_k \in [x_{k-1}, x_k]$, $k=1, \dots, n$. 作和

$$S = \sum_{k=1}^n f(\xi_k)[g(x_k) - g(x_{k-1})]$$

若极限 $\lim_{\Delta \rightarrow 0} S$ 存在, 且与 $[a,b]$ 的分法及 ξ_k 的取法无关.

则称此极限为 $f(x)$ 对函数 $g(x)$ 在 $[a,b]$ 上的**Stieltjes积分**.
简称**S积分**. 也称 $f(x)$ 对 $g(x)$ 在 $[a,b]$ 上**S可积**.

记 $\int_a^b f(x)dg(x)$

设 $f(x)$, $g(x)$ 是定义在 $(-\infty, +\infty)$ 上的两个函数, 若在任意有限区间 $[a, b]$ $f(x)$ 对 $g(x)$ 在 $[a, b]$ S可积, 且

$$\lim_{\substack{a \rightarrow -\infty \\ b \rightarrow +\infty}} \int_a^b f(x)g(x) \text{ 存在}$$

则称此极限为 $f(x)$ 对 $g(x)$ 在无穷区间 $(-\infty, +\infty)$ 上的 **Stieltjes积分**. 记

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dg(x)$$

关于Stieltjes积分有如下性质

(1) 当 $g(x)$ 为跳跃函数,且在 x_i ($i=1,2,\dots$)具有跃度 p_i 时有

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dg(x) = \sum_i f(x_i)p_i$$

(2) 当 $g(x)$ 存在导数 $g'(x)$ 时,有

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dg(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)g'(x)dx$$

(3) 设函数 $g(x)$ 定义在 $(-\infty, +\infty)$, 若积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} dg(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \cos tx dg(x) + j \int_{-\infty}^{+\infty} \sin tx dg(x)$$

存在, 则称此积分为 $g(x)$ 的Fourier-stieltjes积分, 记F-S积分

定义 设随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, 若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x| dF(x) < +\infty$$

则 X 的期望为

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x)$$

并有以下结论

(1) 设 随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, $y=g(x)$ 是连续函数, 若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| dF(x) < +\infty$$

则随机变量 $Y=g(X)$ 的期望为

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dF(x)$$

(2) 一般设r.v. (X_1, \dots, X_n) 的联合分布函数为 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$, $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为连续函数. 若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} |g(x_1, x_2, \dots, x_n)| dF(x_1, x_2, \dots, x_n) < +\infty$$

则随机变量 $Y=g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的数学期望存在. 且

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} g(x_1, x_2, \dots, x_n) dF(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

2. 随机变量的特征函数

定义 设随机变量 X 的分布函数 $F(x)$, 则称

$$\varphi(u) = E[e^{juX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jux} dF(x) \quad -\infty < u < +\infty$$

为随机变量 X 的**特征函数**.

其中 u 为实参变量, e^{juX} 为复随机变量

关于特征函数的几点说明

(1) 特征函数总是存在的.

对任意实数 u , 有 $|e^{jux}|=1$. 故 $E[e^{jux}]$ 总存在.

(2)特征函数的性质

i $|\varphi(u)| \leq \varphi(0) = 1$

ii $\overline{\varphi(u)} = \varphi(-u)$

iii 若 $Y=aX+b$, a, b 为常数, 则

$$\varphi_Y(u) = e^{jbu} \varphi_X(au)$$

iv $\varphi(u)$ 在 $(-\infty, +\infty)$ 上一致连续.

v 若 X 与 Y 相互独立, $Z=X+Y$,则

$$\varphi_Z(u) = \varphi_X(u)\varphi_Y(u)$$

(可推广到 n 个相互独立随机变量)

vi $\varphi(u)$ 是非负定的.

即对任意的 n , 任意复数 z_k , 任意实数 u_k
($k=1,2,\dots,n$), 有

$$\sum_{l=1}^n \sum_{k=1}^n \varphi(u_l - u_k) z_l \bar{z}_k \geq 0$$

vii 设随机变量 X 的 n 阶原点矩(即 $E[X^k]$)存在,

则 $\varphi(u)$ 存在 $k(k \leq n)$ 阶导数,且有

$$\varphi^{(k)}(0) = j^k EX^k, \quad k \leq n$$

$$\Rightarrow EX^k = \frac{\varphi^{(k)}(0)}{j^k}, \quad k \leq n$$

(3) 一些重要分布的特征函数

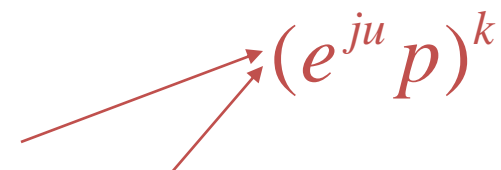
单点分布 $P(X=c)=1$, c 常数. 则

$$\varphi(u) = E[e^{juX}] = e^{juc}$$

二项分布 $P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k}$,

$k=0,1,\dots,n. 0 < p < 1, q=1-p.$

则特征函数

$$\varphi(u) = E[e^{juX}] = \sum_{k=0}^n e^{juk} C_n^k p^k q^{n-k} = (pe^{ju} + q)^n$$


Poisson分布 $P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda},$

$$k=0,1,2,\dots, \lambda > 0$$

则特征函数

$$\varphi(u) = E[e^{juX}] = \sum_{k=0}^{\infty} e^{juk} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

$$= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^{ju})^k}{k!} = e^{-\lambda} e^{\lambda e^{ju}} = e^{\lambda(e^{ju}-1)}$$

均匀分布

r.v. $X \sim U(a, b]$, 密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

则特征函数

$$\begin{aligned} \varphi(u) &= E[e^{juX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jux} f(x) dx \\ &= \int_a^b e^{jux} \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{ju(b-a)} (e^{jbu} - e^{jua}) \end{aligned}$$

正态分布 **r.v.** $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, -\infty < x < \infty, \mu, \sigma (> 0) \text{ 常数}$$

则特征函数

$$\begin{aligned}\varphi(u) &= \mathbb{E}[e^{juX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jux} f(x) dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jux} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{ju(\sigma v + \mu)} e^{-\frac{v^2}{2}} dv\end{aligned}$$

令 $v = \frac{x - \mu}{\sigma}$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{j\mu u - \frac{1}{2}\sigma^2 u^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(v - ju)^2}{2}} dv = e^{j\mu u - \frac{1}{2}\sigma^2 u^2}$$

特别 $X \sim N(0,1)$ 时

$$\varphi(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}$$

记住!

指数分布

r.v. X 服从参数为 λ (>0) 的指数分布, 概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

则特征函数

$$\begin{aligned} \varphi(u) &= E[e^{juX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{juX} f(x) dx \\ &= \int_0^{+\infty} e^{juX} \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} \lambda e^{(ju-\lambda)x} dx \\ &= \frac{\lambda}{\lambda - ju} \end{aligned}$$

(4) 随机变量的分布函数与其特征函数相互唯一确定.

定义(多元特征函数)

设n维随机变量 $\mathbf{X}=(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的联合分布函数为 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$, 则称

$$\begin{aligned}\varphi(u_1, u_2, \dots, u_n) &= \mathbb{E}[e^{j(u_1 X_1 + u_2 X_2 + \dots + u_n X_n)}] \\ &= \mathbb{E}[e^{ju\mathbf{X}^T}] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} e^{j(u_1 x_1 + u_2 x_2 + \dots + u_n x_n)} dF(x_1, x_2, \dots, x_n)\end{aligned}$$

为n维随机变量 \mathbf{X} 的特征函数.

也称多元特征函数

多元特征函数具有与一元特征函数类似的性质

n维随机变量的特征函数与其联合分布函数是一一对应的

特征函数应用举例:

1. 设 X 服从参数为 λ 的Poisson分布, 求 EX, EX^2, DX

解: 由题意 $\varphi(u) = e^{\lambda(e^{ju}-1)}$

则 $\varphi'(u) = j\lambda e^{ju} e^{\lambda(e^{ju}-1)}, \varphi''(u) = -(\lambda e^{ju} + \lambda^2 e^{2ju}) e^{\lambda(e^{ju}-1)}$

则利用特征函数性质: $\varphi^{(k)}(0) = j^k EX^k$

$$\text{得 } EX = \frac{\varphi'(0)}{j} = \lambda \quad EX^2 = \frac{\varphi''(0)}{j^2} = \lambda + \lambda^2$$

$$\therefore DX = EX^2 - (EX)^2 = \lambda$$

2. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且

$$X_k \sim N(\mu_k, \sigma_k^2), k = 1, 2, \dots, n$$

用特征函数求随机变量 $Y = \sum_{k=1}^n X_k$ 的概率分布

解: 由题意 $\varphi_{X_k}(u) = e^{j\mu_k u - \frac{1}{2}\sigma_k^2 u^2}, k = 1, 2, \dots, n$

$$\begin{aligned} \therefore \varphi_Y(u) &= \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(u) = \prod_{k=1}^n e^{j\mu_k u - \frac{1}{2}\sigma_k^2 u^2} \\ &= e^{j(\sum_{k=1}^n \mu_k)u - \frac{1}{2}(\sum_{k=1}^n \sigma_k^2)u^2} \end{aligned}$$

$$\therefore Y = \sum_{k=1}^n X_k \sim N\left(\sum_{k=1}^n \mu_k, \sum_{k=1}^n \sigma_k^2\right)$$

定义 (随机过程的有限维特征函数族)

设 $\{X_t, t \in T\}$ 是一个S.P. 对于任意固定的 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, $X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n)$ 是 n 个随机变量, 称

$$\begin{aligned} \varphi(t_1, t_2, \dots, t_n; u_1, u_2, \dots, u_n) &= E[e^{j(u_1 X(t_1) + \dots + u_n X(t_n))}] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} e^{j \sum_{i=1}^n u_i X(t_i)} dF(t_1, \dots, t_n; x_1, \dots, x_n) \\ &\quad (u_i \in \mathbb{R}, i=1, 2, \dots, n) \end{aligned}$$

为S. P. $\{X_t, t \in T\}$ 的 n 维特征函数.

称

$$\Phi = \{\varphi(t_1, t_2, \dots, t_n; u_1, u_2, \dots, u_n), \quad t_i \in T, u_i \in R, i = 1, 2, \dots, n\}$$

为随机过程的有限维特征函数族

➤ 随机过程的数字特征

1. 均值函数

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程, 对任意 $t \in T$, 若

$E[X_t]$ 存在,

则称 $E[X_t]$ 为随机过程 X 的 **均值函数**, 记为 $m_X(t)$,
即

$$m_X(t) = E[X_t], \quad t \in T$$

2. 方差函数

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程, 对任意 $t \in T$, 若

$$D[X_t]=E[X_t - m_X(t)]^2 \text{ 存在,}$$

则称 $D[X_t]$ 为随机过程 X 的方差函数, 记 $D_X(t)$. 即

$$D_X(t) = E[X_t - m_X(t)]^2, \quad t \in T$$

3. 协方差函数

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程, 对任意 $s, t \in T$, 若

$\text{Cov}(X_s, X_t)=E[X_s-m_X(s)][X_t-m_X(t)]$ 存在,

则称 $\text{Cov}(X_s, X_t)$ 为随机过程 X 的协方差函数. 记 $C_X(s, t)$.
即

$$C_X(s, t) = E[X_s - m_X(s)][X_t - m_X(t)] \quad s, t \in T$$

4. 相关函数

设 $X = \{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程, 对任意 $s, t \in T$, 若

$E[X_s X_t]$ 存在,

则称 $E[X_s X_t]$ 为随机过程 X_t 的相关函数. (自相关函数)

记 $R_X(s, t)$. 即

$$R_X(s, t) = E[X_s X_t] \quad s, t \in T$$

显然 $m_X(t) = 0$ 时, $C_X(s, t) = R_X(s, t)$

5. 均方值函数

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程, 对任意 $t \in T$, 若

$E[X_t]^2$ 存在

则称 $E[X_t]^2$ 为随机过程 X 的均方值函数, 记为 $\Phi_X(t)$.即

$$\Phi_X(t) = E[X_t]^2 \quad t \in T$$

随机过程的数字特征有如下关系

$$\mathbf{C}_X(s,t) = \mathbf{R}_X(s,t) - \mathbf{m}_X(s)\mathbf{m}_X(t) \quad s,t \in T$$

$$\mathbf{D}_X(t) = \mathbf{C}_X(t,t) \quad t \in T$$

$$\Phi_X(t) = \mathbf{R}_X(t,t) \quad t \in T$$

最关键的数字特征是均值函数与相关函数

本节内容举例

1. 设S.P. $X(t)=a\cos(\omega t+\Theta)$. a, ω 常数, $\Theta\sim U[0, 2\pi]$
求该过程的均值函数,相关函数,方差函数.

解 $m_X(t) = E[X(t)]$

$$\begin{aligned} &= \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} \cdot a \cos(\omega t + \theta) d\theta \\ &= 0 \quad -\infty < t < +\infty \end{aligned}$$

$$R_X(s, t) = E[X(s)X(t)]$$

$$\begin{aligned} &= \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} a^2 \cos(\omega s + \theta) \cos(\omega t + \theta) d\theta \\ &= \frac{a^2}{2} \cos \omega(t - s), \quad -\infty < s, t < +\infty \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\therefore C_X(s, t) &= R_X(s, t) - m_X(s)m_X(t) \\ &= R_X(s, t) \\ &= \frac{a^2}{2} \cos \omega(t - s), \quad -\infty < s, t < +\infty\end{aligned}$$

$$\therefore D_X(t) = C_X(t, t) = \frac{a^2}{2} \quad -\infty < t < +\infty$$

2. 设S.P. $X(t)=A\cos\omega t+B\sin\omega t \quad t\geq 0$, ω 为常数.
 A, B 相互独立,同服从正态分布 $N(0, \sigma^2)$
求该过程的数字特征.

解 $m_X(t) = E[X(t)] = 0 \quad -\infty < t < +\infty$

$$\begin{aligned} R_X(s, t) &= E[X(s)X(t)] \\ &= E[A^2] \cos \omega s \cos \omega t \\ &\quad + E[AB](\sin \omega s \cos \omega t + \cos \omega s \sin \omega t) \\ &\quad + E[B^2] \sin \omega s \sin \omega t \\ &= \sigma^2 \cos \omega(t - s) \quad -\infty < s, t < +\infty \end{aligned}$$

两个随机过程的联合分布和 数字特征

在实际问题中,有时需要同时考虑两个或者两个以上的随机过程.例如:

一个线性系统的输入信号和输入噪声两者可能同为随机过程.

同时考虑一个线性系统的随机输入和随机输出的关系等.

随机过程可推广到

➤ 多维随机过程

定义 设 $\{X_t, t \in T\}$ 和 $\{Y_t, t \in T\}$ 是定义在同一概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的两个**实**随机过程.
则称 $\{X_t, Y_t, t \in T\}$ 是**二维随机过程**.

➤ 复随机过程

定义 设 $\{X_t, t \in T\}$ 和 $\{Y_t, t \in T\}$ 是定义在同一概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的两个**实**随机过程. 令

$$Z_t = X_t + jY_t \quad t \in T$$

则称 $\{Z_t, t \in T\}$ 是**复随机过程**.

两个随机过程的数字特征

互相关函数

设 $\{X_t, Y_t, t \in T\}$ 是二维S.P. 对任意 $s, t \in T$, 若

$$E[X_s Y_t] \text{存在,}$$

则称

$$E[X_s Y_t] = R_{X,Y}(s,t)$$

为该二维S.P.的 互相关函数

设 $\{X_t, Y_t, t \in T\}$ 是二维S.P. 对任意 $s, t \in T$, 若

$$\text{cov}(X_s, Y_t) = E[(X_s - m_X(s))(Y_t - m_Y(t))] \text{存在,}$$

则记 $\text{cov}(X_s, Y_t) = C_{XY}(s, t)$
称为二维S.P.的互协方差函数

$$\text{显然有 } C_{XY}(s, t) = R_{XY}(s, t) - m_X(s)m_Y(t)$$

利用互协方差函数可以定义两个过程的相关

即 设 $\{X_t, t \in T\}, \{Y_t, t \in T\}$ 是二个 S.P.若

$$C_{XY}(s,t)=0$$

或 $R_{X,Y}(s,t) = m_X(s)m_Y(t) \quad s,t \in T,$

则称S.P $\{X_t, t \in T\}$,与S.P $\{Y_t, t \in T\}$ 不相关.

复随机过程的数字特征

设 $Z=\{Z_t, t \in T\}$ 是复随机过程, 对任意 $t \in T$,称

$$m_Z(t)=E[Z_t]$$

为复随机过程 Z 的均值函数

称

$$D_Z(t)=D[Z_t]$$
$$=E|Z_t - m_Z(t)|^2$$

为复随机过程 Z 的方差函数

称 $\Phi_Z(t) = E|Z_t|^2$
为复随机过程Z的均方值函数.

对任意的 $s, t \in T$, 称

$R_Z(s, t) = E[\overline{Z_s} Z_t]$
为复随机过程Z的相关函数.

称 $C_Z(s, t) = \text{cov}(Z_s, Z_t)$
 $= E[(\overline{Z_s - m_Z(s)})(Z_t - m_Z(t))]$
为复随机过程Z的协方差函数.

由以上定义可得

$$(1) \mathbf{m}_Z(t) = \mathbf{m}_X(t) + j\mathbf{m}_Y(t) \quad t \in T$$

$$(2) \mathbf{D}_Z(t) = \mathbf{D}_X(t) + \mathbf{D}_Y(t) \quad t \in T$$

$$(3) \mathbf{C}_X(s,t) = \mathbf{R}_Z(s,t) - \overline{\mathbf{m}_Z(s)}\mathbf{m}_Z(t) \quad s,t \in T$$

举例

设 $Z_t = \sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}$, $t \in R$, 其中 ω_0 为正常数, n 为固定正整数, $X_1, X_2, \dots, X_n, \Phi_1, \Phi_2, \dots, \Phi_n$ 是相互独立的实随机变量, 且 $EX_k = 0, DX_k = \sigma_k^2, \Phi_k \sim U[0, 2\pi]$, $k=1, 2, \dots, n$.

计算随机过程 $Z = \{Z_t, t \in R\}$ 的均值函数和相关函数.

解 $m_Z(t) = \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}\right] = 0$

$$R_Z(s, t) = \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 s + \Phi_k)} \cdot \sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n X_k X_l e^{-j(\omega_0 s + \Phi_k)} e^{j(\omega_0 t + \Phi_l)}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n X_k X_l e^{j(\Phi_l - \Phi_k)}\right] e^{j\omega_0(t-s)}$$

$$= e^{j\omega_0(t-s)} \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$$

举例

设 $Z(t) = \sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}$, $t \in R$, 其中 ω_0 为正常数, n 为固定正整数, $X_1, X_2, \dots, X_n, \Phi_1, \Phi_2, \dots, \Phi_n$ 是相互独立的实随机变量, 且 $EX_k = 0, DX_k = \sigma_k^2, \Phi_k \sim U[0, 2\pi]$, $k=1, 2, \dots, n$.

求S.P. $\{Z(t), t \in R\}$ 的均值函数和相关函数.

解 $m_Z(t) = \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}\right] = 0$

$$R_Z(s, t) = \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 s + \Phi_k)} \cdot \sum_{k=1}^n X_k e^{j(\omega_0 t + \Phi_k)}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n X_k X_l e^{-j(\omega_0 s + \Phi_k)} e^{j(\omega_0 t + \Phi_l)}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[\sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n X_k X_l e^{j(\Phi_l - \Phi_k)}\right] e^{j\omega_0(t-s)}$$

$$= e^{j\omega_0(t-s)} \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$$