

随机分析

概述

➤ 基本不等式

- ◆ Schwartz 不等式 $|E\{\xi \cdot \eta\}| \leq \left\{E|\xi|^2\right\}^{\frac{1}{2}} \left\{E|\eta|^2\right\}^{\frac{1}{2}}$
- ◆ 均方不等式 $E|\xi| \leq \left\{E|\xi|^2\right\}^{\frac{1}{2}}, \quad [E|\xi|]^2 \leq \left\{E|\xi|^2\right\}$
- ◆ 三角不等式 $\sqrt{E|\xi + \eta|^2} \leq \sqrt{E|\xi|^2} + \sqrt{E|\eta|^2}$

➤ 概念

- ◆ 均方极限
- ◆ 均方连续
- ◆ 均方导数
- ◆ 随机积分

➤ 充分必要条件

- ◆ 均方极限
柯西准则
Loeve 准则
- ◆ 均方连续
均方连续的充分必要条件是它的自相关函数连续（定理）
- ◆ 均方导数
均方可导的充分必要条件是它的自相关函数二阶偏微商存在（定理）
- ◆ 随机积分
均方可积的充分必要条件是它的自相关函数均方可积（定理）

➤ 基本性质

- ◆ 极限、连续、导数、积分与期望运算的可交换性
- ◆ 均方极限
- ◆ 极限运算与期望运算的可交换性
- ◆ 均方极限条件下的两个随机变量相等，则它们的均值和均方值相等
- ◆ 线性变换的均方极限
- ◆ 乘积的均方极限
- ◆ 均方极限唯一性
- ◆ 函数的均方极限

均方连续

- ◆ 二阶矩过程的连续性
均方连续的二阶矩过程是均值是连续的
- ◆ 广义平稳二阶矩过程的连续性
均方连续、在 $t=0$ 处均方连续、自相关函数连续、自相关函数在 $\tau=0$ 处连续
等命题是等价的

均方导数

- ◆ 导数期望的可交换性
- ◆ 随机过程导数的相关函数
- ◆ 线性变换的均方可导
- ◆ 函数乘积的均方可导
- ◆ 高阶导数
- ◆ 泰勒展开

随机积分

- ◆ 积分与期望可交换性
- 数学分析
 - ◆ 研究二阶矩过程在均方意义下的随机分析,把数学分析的方法推广到二阶矩过程

1 均方极限

1.1 定义

设有随机变量序列 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 存在二阶矩, 即 $E\{\xi_n^2\} < \infty, n=1,2,3,\dots$; 又设有随机变量 ξ , 它也存在二阶矩, 即 $E\{\xi^2\} < \infty$; 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $E\{\xi_n - \xi\}^2 = 0$, 则称序列 $\{\xi_n\}$ 均方收敛于 ξ , 或序列的均方极限是 ξ , 记作 $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n = \xi$ 。

1.2 定理 1: 均方极限下的均值和均方值

设有二阶矩随机序列 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 及二阶矩随机变量 ξ , 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n = \xi$, 则有:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\{\xi_n\} = E\{\xi\} = E\left\{\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n\right\}, \text{ 及 } \lim_{n \rightarrow \infty} E\{|\xi_n|^2\} = E\{|\xi|^2\} = E\left\{\left|\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n\right|^2\right\},$$

即极限和统计平均可以交换次序, 但先取极限时, 指的是均方极限。

证明:

$$\text{关于 } \lim_{n \rightarrow \infty} E\{\xi_n\} = E\{\xi\} = E\left\{\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n\right\}$$

利用随机变量平均的模小于等于随机变量模的平均, Schwartz 不等式随机变量乘积取模统计平均的平方, 小于等于随机变量取模平方统计平均的乘积, 有

$$|E\{\xi_n\} - E\{\xi\}| = |E\{\xi_n - \xi\}| \leq E|\xi_n - \xi| \leq \left\{E|\xi_n - \xi|^2\right\}^{\frac{1}{2}}$$

由于 $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{l.i.m.} \xi_n = \xi$, 即 $\lim_{n \rightarrow \infty} E\{|\xi_n - \xi|^2\} = 0$, 故当 $n \rightarrow \infty$ 时, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\{\xi_n\} = E\{\xi\} = E\left\{l.i.m_{n \rightarrow \infty} \xi_n\right\}$$

$$\text{关于 } \lim_{n \rightarrow \infty} E\left\{|\xi_n|^2\right\} = E\left\{|\xi|^2\right\} = E\left\{\left|l.i.m_{n \rightarrow \infty} \xi_n\right|^2\right\}$$

$$\text{利用三角不等式, } \sqrt{E|\xi + \eta|^2} \leq \sqrt{E|\xi|^2} + \sqrt{E|\eta|^2}$$

可以得到,

$$\begin{aligned} E\left\{|\xi_n|^2\right\} &= E\left\{\left|\xi + (\xi_n - \xi)\right|^2\right\} \\ &\leq \left\{\sqrt{E\left\{|\xi|^2\right\}} + \sqrt{E\left\{|\xi_n - \xi|^2\right\}}\right\}^2 \end{aligned}$$

即,

$$\sqrt{E\left\{|\xi_n|^2\right\}} - \sqrt{E\left\{|\xi|^2\right\}} \leq \sqrt{E\left\{|\xi_n - \xi|^2\right\}}$$

同理可得,

$$\sqrt{E\left\{|\xi|^2\right\}} - \sqrt{E\left\{|\xi_n|^2\right\}} \leq \sqrt{E\left\{|\xi_n - \xi|^2\right\}}$$

当 $n \rightarrow \infty$, $\lim E\left\{|\xi_n - \xi|^2\right\} = 0$, 则有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\left\{|\xi_n|^2\right\} = \lim_{n \rightarrow \infty} E\left\{|\xi|^2\right\} = E\left\{\left|l.i.m_{n \rightarrow \infty} \xi_n\right|^2\right\}$$

1.3 定理 2: 线性变换的均方极限

设二阶矩随机序列 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 、 $\{\eta_n\}, n=1,2,3,\dots$ 和随机变量 ξ 、 η ,

$$E\left\{|\xi_n|^2\right\} < \infty、E\left\{|\eta_n|^2\right\} < \infty、E\left\{|\xi|^2\right\} < \infty、E\left\{|\eta|^2\right\} < \infty, \quad l.i.m_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \xi、$$

$l.i.m_{n \rightarrow \infty} \eta_n = \eta$, a 、 b 为任意常数, 则 $l.i.m_{n \rightarrow \infty} (a\xi_n + b\eta_n) = a\xi + b\eta$

证明:

$$\begin{aligned} E\left\{\left|(a\xi_n + b\eta_n) - (a\xi + b\eta)\right|^2\right\} &= E\left\{\left|a(\xi_n - \xi) + b(\eta_n - \eta)\right|^2\right\} \\ &\leq E\left\{\left(\left|a\right|\left|\xi_n - \xi\right| + \left|b\right|\left|\eta_n - \eta\right|\right)^2\right\} \\ &\leq E\left\{\left(\left|a\right|^2\left|\xi_n - \xi\right|^2 + \left|b\right|^2\left|\eta_n - \eta\right|^2 + 2\left|a\right|\left|b\right|\left|\xi_n - \xi\right|\left|\eta_n - \eta\right|\right)\right\} \end{aligned}$$

上式的推导使用了三角不等式, 随着 n 趋于无穷, 上式趋于零, 因此有

$$l.i.m_{n \rightarrow \infty} (a\xi_n + b\eta_n) = a\xi + b\eta。$$

1.4 定理 3: 乘积的均方极限

设二阶矩随机序列 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 、 $\{\eta_n\}, n=1,2,3,\dots$ 均存在二阶矩, 随机变量 ξ 、 η , 均有二阶矩, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \xi$ 、 $\lim_{n \rightarrow \infty} \eta_n = \eta$, 则 $\lim_{\substack{n \rightarrow \infty \\ m \rightarrow \infty}} (\xi_m \eta_n) = \xi \eta$ 。

证明:

$$\begin{aligned} |E\{\xi_m \bar{\eta}_n\} - E\{\xi \bar{\eta}\}| &= |E\{\xi_m \bar{\eta}_n - \xi \bar{\eta}\}| \\ &= |E\{\xi(\bar{\eta}_n - \bar{\eta}) + (\xi_m - \xi)\bar{\eta} + (\xi_m - \xi)(\bar{\eta}_n - \bar{\eta})\}| \\ &\leq \left\{E|\xi|^2 E|\bar{\eta}_n - \bar{\eta}|^2\right\}^{1/2} + \left\{E|\xi_m - \xi|^2 E|\bar{\eta}|^2\right\}^{1/2} \\ &\quad + \left\{E|\xi_m - \xi|^2 E|\bar{\eta}_n - \bar{\eta}|^2\right\}^{1/2} \end{aligned}$$

上式的推导使用了三角不等式, 随着 m, n 趋于无穷, 上式趋于零, 因此有

$$\lim_{\substack{n \rightarrow \infty \\ m \rightarrow \infty}} (\xi_m \eta_n) = \xi \eta。$$

1.5 定理 4: 均方极限的唯一性

均方极限是唯一的, 即设 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 是具有二阶矩的随机变量序列, ξ 、 η 为两个具有二阶矩的随机变量, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \xi$ 、 $\lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \eta$, 则有 $\xi = \eta$ 。

证明:

$$\text{考虑 } E\{(\xi_n - \eta)(\bar{\xi}_n - \bar{\eta})\} = E\{\xi_n \bar{\xi}_n\} - E\{\eta \bar{\xi}_n\} - E\{\xi_n \bar{\eta}\} + E\{\eta \bar{\eta}\}$$

当 n 趋于无穷时, 上式左右两边分别用 ξ 、 η 代入,

$$\text{左边是 } E\{\xi - \eta\}^2, \text{ 右边是 } E\{\eta \bar{\eta}\} - E\{\eta \bar{\eta}\} - E\{\eta \bar{\eta}\} + E\{\eta \bar{\eta}\} = 0$$

因此有 $\xi = \eta$, 即极限是唯一的。

1.6 定理 5: 柯西准则

设 $\{\xi_n\}, n=1,2,3,\dots$ 是随机变量序列, 且 $E\{\xi_n\}^2 < \infty$, 则 $\{\xi_n\}$ 均方收敛于 ξ 的

$$\text{充要条件是 } \lim_{\substack{n \rightarrow \infty \\ m \rightarrow \infty}} E\{\xi_n - \xi_m\}^2 = 0$$

证明: (这里只给出了必要性的证明)

如果序列均方收敛于 ξ ,

$$E|\xi_n - \xi_m|^2 = E|(\xi_n - \xi) - (\xi - \xi_m)|^2 \\ \leq \left\{ \left[E|\xi_n - \xi|^2 \right]^{1/2} + \left[E|\xi - \xi_m|^2 \right]^{1/2} \right\}^2$$

当 m, n 趋于无穷时, 上式右边趋于零。因此有上式左边趋于零, 定理的必要性得到证明。

1.7 定理 6: Loeve 准则

设 $\{\xi_n\} \ n=1,2,3,\dots$ 是随机序列, 且 $E\{\xi_n^2\} < \infty$, 则 $\{\xi_n\}$ 均方收敛于 ξ 的充要条件是 $\lim_{\substack{n \rightarrow \infty \\ m \rightarrow \infty}} (\xi_m \xi_n^*) = \text{常数}$ 。

证明:

使用 Schwartz 不等式, 有

$$\left| E\{(\xi - \xi_n) \bar{\xi}_m\} \right|^2 \leq \left\{ E|(\xi - \xi_n)|^2 \right\} \left\{ E|\bar{\xi}_m|^2 \right\} \leq E|(\xi - \xi_n)|^2 E|\bar{\xi}|^2$$

当 n 趋于无穷, 上式将趋于零,

1.8 定理 7: 函数的均方极限

设二阶矩随机序列 $\{\xi_n\}$, $n=1,2,3,\dots$ 及二阶矩的随机变量 ξ , 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n = \xi$, 设

$f(u)$ 是一确定性函数, 又设 $\{f(\xi_n)\}$, $n=1,2,3,\dots$ 和 $f(\xi)$ 是二阶矩随机变量,

则 $\lim_{n \rightarrow \infty} f(\xi_n) = f(\xi)$ 。

证明:

(略)

2 均方连续

2.1 定义

定义 1: 以概率 1 在 t 点连续

如果对所有的样本函数在 t 点满足 $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \xi(t + \varepsilon) = \xi(t)$, 则除了以零概率出现的样

本函数才不满足上述关系, 则称该随机过程以概率 1 在 t 点连续。

定义 2: 均方收敛意义下的连续

二阶矩随机过程 $\xi(t)$ ，在每个 t ， $-\infty < t < \infty$ ，有 $\lim_{h \rightarrow 0} E\{\xi(t+h) - \xi(t)\}^2 = 0$ 即

$\xi(t) = \lim_{h \rightarrow 0} \xi(t+h)$ ，则称 $\xi(t)$ 在任意 t 点是均方意义下连续的，或称 $\xi(t)$ 是在均

方意义下连续的随机过程，或称该二阶矩过程具有均方连续性。

2.2 定理 1：均方连续的充要条件

设有二阶矩随机过程 $\{\xi(t), t \in T\}$ ， $R(s, t)$ 为其自相关函数，则 $\xi(t)$ 在 $t = t_0 \in T$ 上

均方连续的充要条件为它的自相关函数 $R(s, t)$ 在 $(t_0, t_0) \in (T \times T)$ 处连续。

证明：

设 $R(s, t)$ 在 $(s = t_0, t = t_0) \in (T \times T)$ 处连续，则，

$$\begin{aligned} & \lim_{h \rightarrow 0} E\{\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)\}^2 \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} E\{\xi(t_0 + h)\overline{\xi(t_0 + h)} - \xi(t_0 + h)\overline{\xi(t_0)} - \xi(t_0)\overline{\xi(t_0 + h)} + \xi(t_0)\overline{\xi(t_0)}\} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} E\{R(t_0 + h, t_0 + h) - R(t_0 + h, t_0) - R(t_0, t_0 + h) + R(t_0, t_0)\} \\ &= 0 \end{aligned}$$

即

$$\lim_{h \rightarrow 0} \xi(t_0 + h) = \xi(t_0)$$

又设 $\xi(t)$ 在 $t = t_0 \in T$ 上均方连续，则，

$$\begin{aligned} & |R(t_0 + h, t_0 + k) - R(t_0, t_0)| \\ &= |E\{\xi(t_0 + h)\overline{\xi(t_0 + k)} - \xi(t_0)\overline{\xi(t_0)}\}| \\ &= |E\{\xi(t_0 + h)\overline{\xi(t_0 + k)} - \xi(t_0)\overline{\xi(t_0 + k)} + \xi(t_0)\overline{\xi(t_0 + k)} - \xi(t_0)\overline{\xi(t_0)}\}| \\ &= |E\{(\xi(t_0 + h) - \xi(t_0))\overline{\xi(t_0 + k)} + \xi(t_0)(\overline{\xi(t_0 + k)} - \overline{\xi(t_0)})\}| \\ &\leq E\{|\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)| \cdot |\xi(t_0 + k)|\} + E\{|\xi(t_0)| \cdot |\overline{\xi(t_0 + k)} - \overline{\xi(t_0)}|\} \\ &\leq \left\{ E|\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)|^2 \cdot E|\xi(t_0 + k)|^2 \right\}^{1/2} \\ &\quad + \left\{ E|\xi(t_0)|^2 \cdot E|\overline{\xi(t_0 + k)} - \overline{\xi(t_0)}|^2 \right\}^{1/2} \end{aligned}$$

即

$$\lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ k \rightarrow 0}} R(t_0 + h, t_0 + k) = R(t_0, t_0)$$

2.3 定理 2：二阶矩过程的均方连续

二阶矩随机过程 $\xi(t)$ 是在均方意义下连续的，则 $\lim_{h \rightarrow 0} E\{\xi(t+h)\} = E\{\xi(t)\}$ 。

证明：

随机过程是均方连续的，

$$\lim_{h \rightarrow 0} E\left\{|\xi(t+h) - \xi(t)|^2\right\} = 0$$

它们的均值是连续的，即

$$\lim_{h \rightarrow 0} E\{\xi(t+h)\} = E\{\xi(t)\}$$

2.4 定理 3：宽平稳过程的均方连续

设二阶矩随机过程 $\xi(t)$ ， $-\infty < t < \infty$ ，是宽平稳随机过程，则以下的各论断是等价的：

① $\xi(t)$ 均方连续；即

$$\lim_{h \rightarrow 0} E\left\{|\xi(t+h) - \xi(t)|^2\right\} = 0, \quad -\infty < t < \infty$$

② $\xi(t)$ 在 $t=0$ 处均方连续；即

$$\lim_{h \rightarrow 0} E\left\{|\xi(h) - \xi(0)|^2\right\} = 0$$

③ 自相关函数 $R_{\xi\xi}(\tau)$ 在 $-\infty < t < \infty$ 上连续；即

$$\lim_{h \rightarrow 0} R(t+h) = R(t), \quad -\infty < t < \infty$$

④ 自相关函数 $R_{\xi\xi}(\tau)$ 在 $\tau=0$ 处连续。即

$$\lim_{h \rightarrow 0} R(h) = R(0)$$

或者说，宽平稳随机过程 $\xi(t)$ ， $-\infty < t < \infty$ 均方连续的充要条件是其相关函数

$R_{\xi\xi}(\tau)$ 在 $\tau=0$ 处连续。

证明：以下的论断是可以相互推导得到的

①与②相互等价，

$$\begin{aligned}
& E \left\{ \left| \xi(t+h) - \xi(t) \right|^2 \right\} \\
&= E \left\{ \left| \xi(t+h) \right|^2 \right\} - E \left\{ \xi(t+h) \overline{\xi(t)} \right\} - E \left\{ \overline{\xi(t+h)} \xi(t) \right\} + E \left\{ \left| \xi(t) \right|^2 \right\} \\
&= R_{\xi\xi}(0) - R_{\xi\xi}(h) - R_{\xi\xi}(-h) + R_{\xi\xi}(0) \\
&= E \left\{ \left| \xi(h) \right|^2 \right\} - E \left\{ \xi(h) \overline{\xi(0)} \right\} - E \left\{ \overline{\xi(h)} \xi(0) \right\} + E \left\{ \left| \xi(0) \right|^2 \right\} \\
&= E \left\{ \left| \xi(h) - \xi(0) \right|^2 \right\} \\
\lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \left| \xi(t+h) - \xi(t) \right|^2 \right\} &= \lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \left| \xi(h) - \xi(0) \right|^2 \right\}
\end{aligned}$$

由①可得到③进一步得到④，

$$\begin{aligned}
& \left| R_{\xi\xi}(\tau+h) - R_{\xi\xi}(\tau) \right| \\
&= \left| E \left[\xi(\tau+h) \overline{\xi(0)} \right] - E \left[\xi(\tau) \overline{\xi(0)} \right] \right| \\
&= \left| E \left[\left[\xi(\tau+h) - \xi(\tau) \right] \overline{\xi(0)} \right] \right| \\
&\leq E \left\{ \left| \xi(\tau+h) - \xi(\tau) \right| \left| \xi(0) \right| \right\} \\
&\leq \left\{ E \left| \xi(\tau+h) - \xi(\tau) \right|^2 \cdot E \left| \xi(0) \right|^2 \right\}^{1/2}
\end{aligned}$$

因为 $\lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \left| \xi(\tau+h) - \xi(\tau) \right|^2 \right\} = 0$ ，故 $\lim_{h \rightarrow 0} \left| R_{\xi\xi}(\tau+h) - R_{\xi\xi}(\tau) \right| = 0$ ，

在上述证明中，令 $\tau = 0$ ，可以得到 $\lim_{h \rightarrow 0} \left| R_{\xi\xi}(h) - R_{\xi\xi}(0) \right| = 0$ 。

由④可得到①，

$$\begin{aligned}
& E \left\{ \left| \xi(t+h) - \xi(t) \right|^2 \right\} \\
&= E \left\{ \left| \xi(t+h) \right|^2 \right\} - E \left\{ \xi(t+h) \overline{\xi(t)} \right\} - E \left\{ \overline{\xi(t+h)} \xi(t) \right\} + E \left\{ \left| \xi(t) \right|^2 \right\} \\
&= R_{\xi\xi}(0) - R_{\xi\xi}(h) - R_{\xi\xi}(-h) + R_{\xi\xi}(0) \\
&= 2R_{\xi\xi}(0) - R_{\xi\xi}(h) - \overline{R_{\xi\xi}(h)}
\end{aligned}$$

因为④成立，即相关函数 $R_{\xi\xi}(\tau)$ 在 $\tau = 0$ 处连续，

$\lim_{h \rightarrow 0} \left| R_{\xi\xi}(h) - R_{\xi\xi}(0) \right| = 0$ ， $\lim_{h \rightarrow 0} \left| \overline{R_{\xi\xi}(h)} - \overline{R_{\xi\xi}(0)} \right| = 0$ ，则有

$$\lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \left| \xi(\tau+h) - \xi(\tau) \right|^2 \right\} = 0$$

因此，一个平稳随机过程是否均方连续，只要研究它的相关函数是否连续，如果相关函数在 $\tau = 0$ 处连续，则该过程均方连续。

3 均方导数

3.1 定义

设有随机过程 $\{\xi(t), t \in T\}$ 和随机过程 $\{\eta(t), t \in T\}$, 当 $h \rightarrow 0$, $\frac{\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)}{h}$

均方收敛于 $\eta(t_0)$, 其中 $t_0, t_0 + h \in T$, 记作 $\xi'(t_0) = \eta(t_0)$, 并称 $\eta(t_0)$ 为过程 $\xi(t)$

在 $t = t_0$ 处的均方导数。

如在整个 T 内有 $\lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \left| \frac{\xi(t+h) - \xi(t)}{h} - \eta(t) \right|^2 \right\} = 0$, 则称 $\eta(t) = \xi'(t) = \frac{d\xi(t)}{dt}$

为随机过程 $\xi(t)$ 在均方意义下的导数。

3.2 定理 1: 均方可导的充要条件

设有二阶矩过程 $\xi(t)$, 它的自相关函数为 $R(t, s)$, 则 $\xi(t)$ 在 $t = t_0 \in T$ 处具有均

方导数的充要条件是 $\frac{\partial^2 R(t, s)}{\partial t \partial s}$ 在 (t_0, t_0) 附近存在, 且在 (t_0, t_0) 连续。

证明:

证明下列极限存在:

$$\lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ k \rightarrow 0}} E \left\{ \left(\frac{\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)}{h} \right) \left(\frac{\xi(t_0 + k) - \xi(t_0)}{k} \right) \right\} = 0$$

考虑下式:

$$\begin{aligned} & E \left\{ \left(\frac{\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)}{h} \right) \left(\frac{\xi(t_0 + k) - \xi(t_0)}{k} \right) \right\} \\ &= \frac{1}{hk} [R_{t,s}(t_0 + h, t_0 + k) - R_{t,s}(t_0, t_0 + k) - R_{t,s}(t_0 + h, t_0) + R_{t,s}(t_0, t_0)] \end{aligned}$$

如果它们的相关函数的偏微商存在, 利用中值定理, 上式可以进一步写作,

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{hk} [R_{t,s}(t_0 + h, t_0 + k) - R_{t,s}(t_0, t_0 + k) - R_{t,s}(t_0 + h, t_0) + R_{t,s}(t_0, t_0)] \\
&= \frac{1}{k} \left[\frac{\partial}{\partial t} R_{t,s}(t_0 + \theta_1 h, t_0 + k) - \frac{\partial}{\partial t} R_{t,s}(t_0 + \theta_1 h, t_0) \right] \\
&= \frac{\partial}{\partial s} \frac{\partial}{\partial t} R_{t,s}(t_0 + \theta_1 h, t_0 + \theta_2 k)
\end{aligned}$$

因此有，

$$\begin{aligned}
&\lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ k \rightarrow 0}} E \left\{ \left(\frac{\xi(t_0 + h) - \xi(t_0)}{h} \right) \left(\frac{\xi(t_0 + k) - \xi(t_0)}{k} \right) \right\} \\
&= \lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ k \rightarrow 0}} \frac{\partial}{\partial s} \frac{\partial}{\partial t} R_{t,s}(t_0 + \theta_1 h, t_0 + \theta_2 k) \\
&= \frac{\partial}{\partial s} \frac{\partial}{\partial t} R_{t,s}(t_0, t_0)
\end{aligned}$$

上述是给出了充分必要条件的证明，以上的推导完全是双方向等价的。

定理 1 结论 1:

$$\begin{aligned}
E \left\{ \xi'(t) \overline{\xi'(s)} \right\} &= \lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ k \rightarrow 0}} E \left\{ \frac{\xi(t+h) - \xi(t)}{h} \frac{\xi(s+k) - \xi(s)}{k} \right\} \\
&= \frac{\partial}{\partial s} \frac{\partial}{\partial t} R(t, s)
\end{aligned}$$

定理 1 结论 2:

$$\begin{aligned}
E \left\{ \xi'(t) \overline{\xi(s)} \right\} &= \lim_{h \rightarrow 0} E \left\{ \frac{\xi(t+h) - \xi(t)}{h} \overline{\xi(s)} \right\} \\
&= \frac{\partial}{\partial t} R(t, s)
\end{aligned}$$

定理 1 结论 3:

$$\begin{aligned}
E \left\{ \xi(t) \overline{\xi'(s)} \right\} &= \lim_{k \rightarrow 0} E \left\{ \xi(t) \frac{\xi(s+k) - \xi(s)}{k} \right\} \\
&= \frac{\partial}{\partial s} R(t, s)
\end{aligned}$$

推论 1，线性变换的均方可导

设 $\xi(t)$ ， $\eta(t)$ 为二均方可导的随机过程 a, b 为常数，则 $a\xi(t) + b\eta(t)$ 也均方可导，

$$\text{且 } \frac{d}{dt} [a\xi(t) + b\eta(t)] = a \frac{d}{dt} \xi(t) + b \frac{d}{dt} \eta(t)$$

证明：（略）

推论 2, 函数乘积的均方可导

设 $\xi(t)$ 为均方可导的随机过程, $f(t)$ 为一确定性的可导函数则 $f(t) \xi(t)$ 也是均方

可导的, 且 $\frac{d}{dt}[f(t)\xi(t)] = \frac{df(t)}{dt}\xi(t) + f(t)\frac{d\xi(t)}{dt}$

证明: (略)

推论 3, 导数和期望的可交换性

$\xi'(t)$ 的数学期望是, $E\{\xi'(t)\} = \frac{dE\{\xi(t)\}}{dt}$

证明: (略)

3.3 定理 2: 平稳随机过程的均方导数

设有平稳过程 $\xi(t)$, 它的自相关函数为 $R(t, s) = R(t - s) = R(\tau)$, $\tau = t - s$, 若

$R''(\tau)$ 存在, $t \in T$, 而且在 $\tau = 0$ 处 $R''(\tau)$ 连续, 则 $\xi(t)$ 在 $t \in T$ 内均方可导,

且 $E\{\xi'(t)\xi'^*(s)\} = -R''(\tau)$ 。

证明: (略)

推论 3,

平稳随机过程 $\xi(t)$ 的数学期望是常数, 因此 $\xi'(t)$ 的数学期望是零。

证明: (略)

3.4 高阶导数

如果随机过程 $\xi(t)$ 的相关函数有 $2n$ 阶导数, 且在 $t=s$ 上连续, 则 $\xi(t)$ 有均方意义

上的 n 阶导数 $\xi^{(n)}(t)$, 即 $\frac{d^n}{dt^n}\xi(t) = \xi^{(n)}(t)$ 存在。

$$R_{\xi^{(n)}\xi^{(n)}}(t, s) = E\{\xi^{(n)}(t)\xi^{(n)*}(s)\} = \frac{\partial^{2n}}{\partial t^n \partial s^n} R_{\xi\xi}(t, s)$$

$$R_{\xi^{(m)}\xi^{(n)}}(t, s) = E\{\xi^{(m)}(t)\xi^{(n)*}(s)\} = \frac{\partial^{m+n}}{\partial t^m \partial s^n} R_{\xi\xi}(t, s)$$

如果随机过程 $\xi(t)$ 是平稳的, 则有

$$\begin{aligned}
R_{\xi^{(m)} \xi^{(n)}}(t, s) &= E\left\{\xi^{(m)}(t) \xi^{(n)*}(s)\right\} \\
&= \frac{d}{dt^m \cdot ds^n} R_{\xi \xi}(t, s) \\
&= \frac{d}{d\tau^m \cdot d\tau^n} (-1)^n R_{\xi \xi}(\tau), \quad (\tau = t - s) \\
&= (-1)^n \frac{d}{d\tau^{m+n}} R_{\xi \xi}(\tau)
\end{aligned}$$

证明：（略）

泰勒级数展开

若 $\{\xi(t), -\infty < t < \infty\}$ 为平稳随机过程

证明：（略）

4 随机积分

4.1 定义

定义 1

设 $\{\xi(t), a < t < b\}$ 为定义在 $a \leq t \leq b$ 上的二阶矩过程， $h(t, \tau)$ 为定义在 $[a, b]$ 上的任意函数，其中 τ 为一参数，现把 $[a, b]$ 分成 n 间隔 $a = t_0 < t_1 < t_2 \cdots < t_n = b$ 并设

$\Delta t_i = t_i - t_{i-1}, i = 1, 2, 3, \dots, n$, $\hat{t}_i \in [t_{i-1}, t_i]$, 又设,

$$S_n(\tau) = \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) (t_i - t_{i-1}) = \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i,$$

于是 $S_n(\tau)$ 是以 τ 为参数的随机函数；如果存在 $\eta(\tau)$ ，且不依赖于 \hat{t}_i 的选择有

$$\lim_{\substack{\max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} E\left\{|S_n(\tau) - \eta(\tau)|^2\right\} = 0,$$

即，

$$\lim_{\substack{\max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} E\left\{\left|\sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i - \eta(\tau)\right|^2\right\} = 0$$

则称 $S_n(\tau)$ 均方收敛于 $\eta(\tau)$ ，也称 $h(t, \tau) \xi(t)$ 在 $a \leq t \leq b$ 均方可积， $S_n(\tau)$ 的均

方极限是 $\int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt$ ，即

$$\eta(\tau) = \int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt = \lim_{\substack{\max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i$$

定义 2

设 $\{\xi(t), a < t < b\}$ 为定义在 $a \leq t \leq b$ 上的随机样本函数， $h(t, \tau)$ 为定义在 $[a, b]$ 上的任意确定性函数，其中 τ 为一参数，对 $h(t, \tau) \xi(t)$ 作一黎曼积分，这是一个普通函数的积分，即

$$[\eta(\tau)] = \int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt = \lim_{\substack{\max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i ,$$

由于随机过程的每次样本不同，因而上述积分是一个随机变量。

4.2 定理 1：（概率论的基本定理）

设有一定义在概率空间 $\{\Omega, F, P\}$ 的随机变量序列 $\{\xi_n\}$ ，均方收敛于某个极限，以概率 1 收敛于另一个极限，则两个极限以概率 1 相等。

根据概率论的基本定理，随机积分两个定义是以概率 1 相同的。

4.3 均方可积的准则

定理 1:

$h(t, \tau) \xi(t)$ 在 $[a, b]$ 上均方可积的充分必要条件是，

$$\int_a^b \int_a^b h(t, \tau) \overline{h(t, \tau)} R_{\xi\xi}(t, u) dt du \text{ 存在。}$$

证明，利用 Loeve 准则。

首先定义两种不同的在 $[a, b]$ 上的分割，形成的两个随机序列，

$$S_n(\tau) = \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) (t_i - t_{i-1}) = \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i ,$$

$$S_m(\tau) = \sum_{i=1}^m h(\hat{u}_i, \tau) \xi(\hat{u}_i) (u_i - u_{i-1}) = \sum_{i=1}^m h(\hat{u}_i, \tau) \xi(\hat{u}_i) \Delta u_i .$$

证明

$$\lim_{\substack{m,n \rightarrow \infty \\ \max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ \max \Delta u_i \rightarrow 0}} E\{S_n(\tau) \overline{S_m(\tau)}\} \text{存在。}$$

考虑到,

$$\begin{aligned} & E\{S_n(\tau) \overline{S_m(\tau)}\} \\ &= E\left\{\sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i \overline{h(\hat{u}_k, \tau) \xi(\hat{u}_k) \Delta u_k}\right\} \\ &= \sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \overline{h(\hat{u}_k, \tau)} \cdot E\{\xi(\hat{t}_i) \overline{\xi(\hat{u}_k)}\} \cdot \Delta t_i \Delta u_k \\ &= \sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \overline{h(\hat{u}_k, \tau)} \cdot R_{\xi \xi}(\hat{t}_i, \hat{u}_k) \cdot \Delta t_i \Delta u_k \end{aligned}$$

上式中若 $R_{\xi \xi}(\hat{t}_i, \hat{u}_k)$ 存在, 且 $E\{S_n(\tau) \overline{S_m(\tau)}\}$ 存在, 而且是一个确定的值,

根据 Loeve 准则, $S_n(\tau)$ 的极限存在。记作,

$$\eta(\tau) = \int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt = \lim_{\substack{\max \Delta t_i \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} \sum_{i=1}^n h(\hat{t}_i, \tau) \xi(\hat{t}_i) \Delta t_i。$$

如果[a,b]不是有限区间,

则上述随机积分收敛是表示为,

$$\lim_{\substack{a \rightarrow -\infty \\ b \rightarrow \infty}} E \left| \int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt - \eta(\tau) \right|^2$$

记作,

$$\eta(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} h(t, \tau) \xi(t) dt$$

随机积分存在的条件理解为,

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h(t, \tau) \overline{h(t, \tau)} R_{\xi \xi}(t, u) dt du < \infty。$$

随机积分 $\eta(\tau) = \int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt$ 是 τ 的函数, 可以求它的均值、相关函数:

$$E\{\eta(\tau)\} = E\left\{\int_a^b h(t, \tau) \xi(t) dt\right\} = \int_a^b h(t, \tau) E[\xi(t)] dt$$

$$\begin{aligned}
E[\eta(\tau_1)\overline{\eta(\tau_2)}] &= E\left\{\int_a^b h(t, \tau_1)\xi(t)dt \int_a^b \overline{h(u, \tau_2)\xi(u)}du\right\} \\
&= \int_a^b \int_a^b h(t, \tau_1)\overline{h(u, \tau_2)} E[\xi(t)\overline{\xi(u)}] dt du \\
&= \int_a^b \int_a^b h(t, \tau_1)\overline{h(u, \tau_2)} R_{\xi\xi}(t, u) dt du
\end{aligned}$$

4.4 均方积分的性质

性质 1

设 $\{\xi(t), t \in T = [a, b]\}$ 为均方连续随机过程，对任意 $t \in T$ ，有

$$\begin{aligned}
E\left\{\int_a^t \xi(u)du \int_a^t \overline{\xi(v)}dv\right\} &= E\left\{\left|\int_a^t \xi(u)du\right|^2\right\} \\
&\leq (t-a) \int_a^t E\{\xi(u)\overline{\xi(u)}\}du \leq (b-a) \int_a^t E\{\xi(u)\overline{\xi(u)}\}du
\end{aligned}$$

证明：

$$\begin{aligned}
E\left\{\left|\int_a^t \xi(u)du\right|^2\right\} &= E\left\{\int_a^t \xi(u)du \int_a^t \overline{\xi(v)}dv\right\} \\
&= \int_a^t \int_a^t E\{\xi(u)\overline{\xi(v)}\}dudv \\
E\left\{\left|\int_a^t \xi(u)du\right|^2\right\} &\leq \int_a^t \int_a^t E\{\xi(u)\overline{\xi(v)}\}dudv \\
&\leq \int_a^t \int_a^t \{E|\xi(u)|^2 \cdot E|\xi(v)|^2\}^{1/2} dudv \\
&= \left\{\int_a^t \{E|\xi(u)|^2\}^{1/2} du\right\}^2 \\
&\leq \int_a^t 1^2 \cdot dv \cdot \int_a^t E|\xi(u)|^2 du \\
&= (t-a) \cdot \int_a^t E|\xi(u)|^2 du
\end{aligned}$$

性质 2

设 $\{\xi(t), t \in T = [a, b]\}$ 为均方连续随机过程, 有

$$\left\{ E \left| \int_a^b \xi(u) du \right|^2 \right\}^{1/2} \leq \int_a^b \left\{ E |\xi(u)|^2 \right\}^{1/2} du$$

证明

$$\begin{aligned} \left\{ E \left| \int_a^b \xi(u) du \right|^2 \right\}^{1/2} &= \left\{ E \left| \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n \xi(\hat{u}_i) \Delta u_i \right|^2 \right\}^{1/2} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ E \left| \sum_{i=1}^n \xi(\hat{u}_i) \Delta u_i \right|^2 \right\}^{1/2} \\ &\leq \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n \left\{ E |\xi(\hat{u}_i)|^2 \right\}^{1/2} \Delta u_i \\ &= \int_a^b \left\{ E |\xi(\hat{u}_i)|^2 \right\}^{1/2} du \end{aligned}$$

性质 3

设 $\{\xi(t), \eta(t), t \in T = [a, c]\}$ 为均方连续可积的随机过程, α, β 为任意常数, 有

$$\int_a^c [\alpha \xi(t) + \beta \eta(t)] dt = \alpha \int_a^c \xi(t) dt + \beta \int_a^c \eta(t) dt$$

进一步, 如果 $a \leq b \leq c$, 有

$$\int_a^c \xi(t) dt = \int_a^b \xi(t) dt + \int_b^c \xi(t) dt$$

性质 4

设 $\{\xi(t), t \in T = [a, b]\}$ 为均方连续可积的随机过程, $\eta(t) = \int_a^b \xi(t) dt$, 则 $\eta(t)$ 在

$T = [a, b]$ 均方连续、可导, 且有 $\eta'(t) = \xi(t)$

证明:

现在证明它是均方可导的, 考虑下列不等式,

$$\begin{aligned}
E\left\{\left|\frac{\eta(t+h)-\eta(t)}{h}-\xi(t)\right|^2\right\} &= E\left\{\left|\frac{1}{h}\int_t^{t+h}\xi(u)du-\xi(t)\right|^2\right\} \\
&= E\left\{\left|\frac{1}{h}\int_t^{t+h}[\xi(u)-\xi(t)]du\right|^2\right\} \leq \left\{\left|\frac{1}{h}\int_t^{t+h}\sqrt{E[\xi(u)-\xi(t)]^2}du\right|^2\right\} \\
&\leq \left\{\max_{|u-t|\leq h}\sqrt{E[\xi(u)-\xi(t)]^2}\right\}^2
\end{aligned}$$

当 $h \rightarrow 0$ 时, 上述不等式趋于 0, 因此有均方收敛意义下的

$$\eta'(t) = \xi(t)。$$

5 举例

5.1 均方周期性

定义, 随机过程满足条件 $E\{[x(t+T)-x(t)]^2\} = 0$, 则称为均方周期性的。

定理 (9-1): 当且仅当过程 $x(t)$ 的自相关函数是双周期的, 即对于任意一对整数 m 和 n 有 $R(t_1+mT, t_2+nT) = R(t_1, t_2)$, 则过程是均方周期的

证明:

1. 由于 $E^2\{zw\} \leq E\{z^2\}E\{w^2\}$ 得到

$$E^2\{x(t_1)[x(t_2+T)-x(t_2)]\} \leq E\{x(t_1)^2\}E\{[x(t_2+T)-x(t_2)]^2\}$$

因为过程是均方周期的, 不等式右方趋于零, 得到

$$R(t_1, t_2+T) = R(t_1, t_2)$$

反复使用上述方法可以证明

$$R(t_1+mT, t_2+nT) = R(t_1, t_2)$$

2. 由于 $R(t_1+mT, t_2+nT) = R(t_1, t_2)$, 可以得到

$$R(t_1+T, t_2+T) = R(t_1+T, t_2) = R(t_1, t_2)$$

因而,

$$E\{[x(t+T)-x(t)]^2\} = R(t+T, t+T) + R(t, t) - 2R(t+T, t) = 0$$

5.2 (9.2.2) 微分器

线性系统微分器 $L[x(t)] = x'(t)$ 的输出 $y(t)$ 的均值和相关函数

$$E\{x'(t)\} = [E\{x(t)\}]', \text{ 即 } \eta_{x'}(t) = \eta'_x(t)$$

$$R_{xx'}(t_1, t_2) = L_2[R_{xx}(t_1, t_2)] = \frac{\partial}{\partial t_2}[R_{xx}(t_1, t_2)]$$

$$R_{x'x'}(t_1, t_2) = L_1[R_{xx'}(t_1, t_2)] = \frac{\partial^2}{\partial t_1 \partial t_2}[R_{xx}(t_1, t_2)]$$

对于平稳过程，若 $x(t)$ 是广义平稳的，则 $E\{x'(t)\} = 0$

$$R_{xx}(t_1, t_2) = R_{xx}(\tau)$$

$$R_{xx'}(t_1, t_2) = \frac{\partial}{\partial t_2}[R_{xx}(t_1, t_2)] = -\frac{dR_{xx}(\tau)}{d\tau}$$

$$R_{x'x'}(t_1, t_2) = \frac{\partial^2}{\partial t_1 \partial t_2}[R_{xx}(t_1, t_2)] = -\frac{d^2 R_{xx}(\tau)}{d\tau^2}$$

泊松脉冲列：微分器的输入 $x(t)$ 是泊松过程时，相应的输出 $z(t)$ 是脉冲串

$$z(t) = \sum_i \delta(t - t_i), \quad z(t) \text{ 是一个平稳随机过程, } \eta_z(t) = \lambda, \quad R_z(\tau) = \lambda^2 + \lambda \delta(\tau)$$

证明：因为 $z(t) = x'(t)$ ， $\eta_x(t) = \lambda t$ ，则有 $\eta_z(t) = \frac{d}{dt}[\lambda t] = \lambda$ 。又有，

$$\begin{aligned} R_{xx}(t_1, t_2) &= \lambda^2 t_1 t_2 + \lambda \min[t_1, t_2] \\ &= \lambda^2 t_1 t_2 + \lambda t_1 U(t_2 - t_1) + \lambda t_2 U(t_1 - t_2) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_{xz}(t_1, t_2) &= \frac{\partial}{\partial t_2} R_{xx}(t_1, t_2) \\ &= \lambda^2 t_1 + \lambda t_1 \delta(t_2 - t_1) - \lambda t_2 \delta(t_1 - t_2) + \lambda U(t_1 - t_2) \\ &= \lambda^2 t_1 + \lambda U(t_1 - t_2) \end{aligned}$$

$$R_{zz}(t_1, t_2) = \frac{\partial}{\partial t_1} R_{xz}(t_1, t_2) = \lambda^2 + \lambda \delta(t_1 - t_2)$$