

# 随机过程的基本概念

- 马尔科夫性质
  - 马尔科夫过程与马尔科夫链的定义
  - 马尔科夫过程与马尔科夫链的联合概率
- 二阶矩过程
  - 定义
  - 协方差函数和相关函数的存在性
  - 自相关函数的对称性
  - 自相关函数的非负定性
- 严平稳随机过程及其性质
- 宽平稳随机过程及其性质
  - 定义
  - 宽平稳正态过程是严平稳的
  - 对称性
  - 均值的平方小于平均功率
  - 相关函数的模小于平均功率
  - 相关矩阵的非负性
- 功率谱
  - 周期平稳随机过程的谱分析
  - 非周期平稳随机过程的谱分析
- 例题

## 1 马尔可夫性质

马尔可夫性质，或称作无记忆性，或称作无后效性。

马尔可夫性质是说过程的历史对将来的影响，都是通过当前状态对将来的影响来表示，即当前的状态概括了过去历史对将来的影响。

马尔可夫过程和马尔可夫链，分别表示具有马尔可夫性质的随机过程和随机序列。

任意维数的马尔可夫过程和马尔可夫链的概率分布，都可以用它们的初始分布和条件转移概率分布来表示。

### 1.1 马尔可夫链

**定义（使用转移概率、条件概率来表示）：**

设有一个随机过程  $\{\xi(n), n = 0, 1, 2, \dots\}$  是离散状态的随机过程，且  $\xi(n)$  满足条件：

$P\{\xi(n+1) = j / \xi(0) = i_0, \xi(1) = i_1, \dots, \xi(n) = i_n\} = P\{\xi(n+1) = j / \xi(n) = i_n\}$  则称这类随

机过程是马尔可夫链。

### 马尔可夫链的有限维概率密度(马尔可夫链的性质)

$$\begin{aligned}
& P\{\xi(0)=i_0, \xi(1)=i_1, \dots, \xi(n)=i_n, \xi(n+1)=j\} \\
& = P\{\xi(n+1)=j / \xi(n)=i_n\} \cdot P\{\xi(n)=i_n / \xi(n-1)=i_{n-1}\} \cdots \\
& \quad P\{\xi(1)=i_1 / \xi(0)=i_0\} \cdot P\{\xi(0)=i_0\}
\end{aligned}$$

## 1.2 马尔可夫过程

**定义 (使用条件概率密度函数, 或条件概率分布函数来表示):**

设有一个随机过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ ,  $t_1 < t_2 < \dots < t_m < t_{m+1} \in T$ , 若在这些时刻观察到随机过程的值是  $x_1, x_2, \dots, x_m, x_{m+1}$ , 若它的条件概率密度和条件分布函数满足条件

$$f_{t_{m+1}/t_1, t_2, \dots, t_m}(x_{m+1} / x_1, x_2, \dots, x_m) = f_{t_{m+1}/t_m}(x_{m+1} / x_m) \text{ 或}$$

$F_{t_{m+1}/t_1, t_2, \dots, t_m}(x_{m+1} / x_1, x_2, \dots, x_m) = F_{t_{m+1}/t_m}(x_{m+1} / x_m)$ , 则称这类随机过程为具有马尔可夫性质的随机过程或马尔可夫过程。

### 马尔可夫过程的有限维概率密度(马尔可夫过程的性质)

$$\begin{aligned}
& f_{t_1, t_2, \dots, t_m, t_{m+1}}(x_1, x_2, \dots, x_m, x_{m+1}) \\
& = f_{t_{m+1}/t_m}(x_{m+1} / x_m) \cdot f_{t_m/t_{m-1}}(x_m / x_{m-1}) \cdot f_{t_2/t_1}(x_2 / x_1) \cdot f_{t_1}(x_1)
\end{aligned}$$

## 2 二阶矩过程

### 2.1 定义

设有随机过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ , 若对每个  $t \in T$ ,  $\xi(t)$  的均值和方差都存在, 则称  $\xi(t)$  为二阶矩过程。

### 2.2 定理 1

二阶矩过程的自协方差函数以及自相关函数总是存在的。

证明:

根据协方差函数的定义, 有:

$$\text{cov}\{\xi(t_1), \xi(t_2)\} = E\{[\xi(t_1) - \mu(t_1)] \cdot [\xi(t_2) - \mu(t_2)]^*\}$$

可以有:

$$\begin{aligned}
|\text{cov}\{\xi(t_1), \xi(t_2)\}|^2 &= \left| E\left\{ [\xi(t_1) - \mu(t_1)] \cdot [\xi(t_2) - \mu(t_2)]^* \right\} \right|^2 \\
&\leq \left\{ E\left\{ [\xi(t_1) - \mu(t_1)] \cdot [\xi(t_2) - \mu(t_2)]^* \right\} \right\}^2 \\
&\leq E|\xi(t_1) - \mu(t_1)|^2 \cdot E|\xi(t_2) - \mu(t_2)|^2 \\
&= D\xi(t_1) \cdot D\xi(t_2) \\
&< \infty
\end{aligned}$$

第一个不等式成立是：随机变量均值的模小于等于随机变量模的均值。

第二个不等式成立是：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。

上述两个不等式的证明见[附录](#)。

### 2.3 定理 2

设有二阶矩过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ ， $R_{\xi\xi}(t_1, t_2)$  是它的相关函数，则有：

$$R_{\xi\xi}(t_2, t_1) = \overline{R_{\xi\xi}(t_1, t_2)} \quad (t_1, t_2 \in T)$$

### 2.4 定理 3

二阶矩过程的自相关函数  $R_{\xi\xi}(t_1, t_2)$  具有非负定性，即对于任意有限个

$t_1, t_2, t_3, \dots, t_n \in T$  和任意  $n$  个复数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ， $n$  为任意正整数，有

$$\sum_{k=1}^n \sum_{m=1}^n R_{\xi\xi}(t_k, t_m) \lambda_k \lambda_m^* \geq 0, \text{ 或写作矩阵形式,}$$

$$(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \cdot R_{\xi\xi}(t_k, t_m) \cdot (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)^T \geq 0$$

证明：

$$\begin{aligned}
\sum_{k=1}^n \sum_{m=1}^n R_{\xi\xi}(t_k, t_m) \lambda_k \overline{\lambda_m} &= \sum_{k=1}^n \sum_{m=1}^n E\left\{ \xi(t_k) \cdot \overline{\xi(t_m)} \right\} \lambda_k \overline{\lambda_m} \\
&= E \sum_{k=1}^n \sum_{m=1}^n \left\{ \xi(t_k) \lambda_k \cdot \overline{\xi(t_m) \lambda_m} \right\} \\
&= E \sum_{k=1}^n \xi(t_k) \lambda_k \sum_{m=1}^n \overline{\xi(t_m) \lambda_m} \\
&= E \left| \sum_{k=1}^n \xi(t_k) \lambda_k \right|^2 \geq 0
\end{aligned}$$

随机过程  $\xi(t)$  的自协方差是中心化的随机过程  $\xi(t) - \mu_\xi$  的自相关函数，因此自协方差

函数也是非负定的。

### 3 严平稳随机过程

#### 3.1 定义

设有随机过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ ，对任意正整数  $n$ 、选定时间  $t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_n$ ，  
 $t_i \in T, i = 1, 2, \cdots, n$ 、及任意时间间隔  $\tau$  和  $x_1, x_2, x_3, \cdots, x_n \in R$ ，有  $n$  维分布函数  
 $F_\xi(x_1, x_2, \cdots, x_n; t_1, t_2, \cdots, t_n) = F_\xi(x_1, x_2, \cdots, x_n; t_1 + \tau, t_2 + \tau, \cdots, t_n + \tau)$  则称该过程为严  
平稳随机过程。

[例 2](#)

[例 3](#)

#### 3.2 性质

严平稳随机过程的一维分布函数与时间无关，二维分布函数仅与时间间隔有关而与时间本身无关。

#### 3.3 K 级平稳随机过程

设有随机过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ ，对任意正整数  $n < K$  及选定时间  $t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_n$ ，  
 $t_i \in T, i = 1, 2, \cdots, n$ ，任意时间间隔  $\tau$  和  $x_1, x_2, x_3, \cdots, x_n \in R$ ，有  $n$  维分布函数  
 $F_\xi(x_1, x_2, \cdots, x_n; t_1, t_2, \cdots, t_n) = F_\xi(x_1, x_2, \cdots, x_n; t_1 + \tau, t_2 + \tau, \cdots, t_n + \tau)$  则称该过程为  $K$   
级严平稳随机过程。

### 4 宽平稳随机过程

#### 4.1 定义

设有一个二阶矩随机过程  $\{\xi(t), t \in T\}$ ，它的均值是常数，相关函数仅是  $\tau = t_2 - t_1$  的  
函数，则称它为宽平稳随机过程或广义平稳随机过程。

[例 1](#)

[例 4](#)

[例 5](#)

#### 4.2 正态平稳随机过程

既是广义平稳的随机过程，又是严平稳的随机过程。

#### 4.3 宽平稳随机过程的性质 1

$$R_{\xi\xi}(t_1, t_2) = \overline{R_{\xi\xi}(t_2, t_1)} \text{ 或 } R_{\xi\xi}(\tau) = \overline{R_{\xi\xi}(-\tau)}, \quad (\tau = t_2 - t_1)。$$

对于实宽平稳随机过程， $R_{\xi\xi}(\tau) = R_{\xi\xi}(-\tau)$ ，实自相关函数是偶函数。证明（略）

#### 4.4 宽平稳随机过程的性质 2

$R_{\xi\xi}(0) \geq |\mu_{\xi}|^2$ ， $\mu_{\xi}$  是随机过程的均值。

证明：

考虑到

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

因此有

$$R_{\xi\xi}(0) \geq |\mu_{\xi}|^2$$

#### 4.5 宽平稳随机过程的性质 3

$$|R_{\xi\xi}(\tau)| \leq R_{\xi\xi}(0), \quad |C_{\xi\xi}(\tau)| \leq C_{\xi\xi}(0)$$

证明：

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

以上证明中、第一个不等式成立是：随机变量平均的模小于等于随机变量模的平均；第二个不等式成立是：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。

因此有：

$$\begin{aligned} |R_{\xi\xi}(\tau)|^2 &\leq |R_{\xi\xi}(0)|^2 \\ |R_{\xi\xi}(\tau)| &\leq |R_{\xi\xi}(0)| \end{aligned}$$

同理有：

$$|C_{\xi\xi}(\tau)| \leq |C_{\xi\xi}(0)|。$$

## 4.6 宽平稳随机过程的性质 4

宽平稳随机过程相关函数  $R_{\xi\xi}(\tau)$  具有非负定性,对于任意正整数  $n$ , 任意  $n$  个实数

$t_1, t_2, t_3, \dots, t_n \in T$ , 任意  $n$  个复数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 有  $\sum \sum R_{\xi\xi}(t_i - t_k) \lambda_i \lambda_k^* \geq 0$ 。

证明 (略)

## 5 平稳随机过程的功率谱

### 5.1 周期平稳随机过程

### 5.2 周期平稳随机过程的谱分析

#### 周期平稳随机过程

平稳随机过程  $\xi(t)$  的相关函数具有周期性, 则随机过程  $\xi(t)$  和  $\xi(t+T)$  以概率 1 相等。

除了以概率为零的样本函数外, 所有样本函数是周期的。设  $x(t)$  是  $\xi(t)$  的一个样本函数, 周期为  $T$ 。

#### 周期平稳随机过程的功率谱密度

周期平稳随机过程的功率谱是离散谱, 定义谱密度是

$$P(f) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} r_n \cdot \delta(f - nf_0), \text{ 其中 } r_k = \frac{1}{T} \int_0^T R_{\xi\xi}(\tau) \cdot e^{-j2\pi n f_0 \tau} d\tau$$

#### 周期平稳随机过程的相关函数和功率谱是傅立叶变换对

$$\int_{-\infty}^{\infty} R_{\xi\xi}(\tau) \cdot e^{-j2\pi f \tau} d\tau = P(f)$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} P(f) \cdot e^{j2\pi f \tau} df = R_{\xi\xi}(\tau)$$

### 5.3 非周期平稳随机过程的谱分析

#### 定义 1: 非周期平稳随机过程的功率谱密度函数

设  $\{\xi(t), t \in T\}$  是平稳连续的随机过程,  $R_{\xi\xi}(\tau)$  是它的相关函数, 且满足

$\int_{-\infty}^{\infty} |R_{\xi\xi}(\tau)| d\tau < \infty$ , 则称  $P_{\xi\xi}(f) = \int_{-\infty}^{\infty} R_{\xi\xi}(\tau) \cdot e^{-j2\pi f\tau} d\tau$  为该随机过程的功率谱密度。

### 非周期平稳随机过程的功率谱密度函数

$$P(f) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} E \left\{ \left| F_{\xi}(f, T) \right|^2 \right\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} E \left\{ \left| \int_{-T}^T \xi(t) e^{-j2\pi f t} dt \right|^2 \right\}$$

### 非周期平稳随机过程的相关函数和功率谱是傅立叶变换对

$$P(f) = \int_{-\infty}^{\infty} R_{\xi}(\tau) e^{-j2\pi f \tau} d\tau$$

$$R_{\xi}(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} P(f) e^{j2\pi f \tau} df$$

## 6 例题

### 例 1 (例 P-9-12) 广义平稳随机过程的积分

设  $x(t)$  是广义平稳随机过程,  $s = \int_{-T}^T x(t) dt$ ,

#### (1) 计算 $s$ 的均值和方差

$$s \text{ 的均值: } \eta_s = E \left\{ \int_{-T}^T x(t) dt \right\} = \int_{-T}^T E \{ x(t) \} dt$$

$$s - \eta_s = \int_{-T}^T (x(t) - E[x(t)]) dt = \int_{-T}^T [x(t) - \eta_x(t)] dt$$

$$\sigma_s^2 = D[s] = E \left\{ |s - \eta_s|^2 \right\}$$

$$= \int_{-T}^T \int_{-T}^T C_x(t_1, t_2) dt_1 dt_2$$

$$= \int_{-T}^T \int_{-T}^T C_x(t_1 - t_2) dt_1 dt_2$$

进行坐标变换

$$\begin{cases} t_1 - t_2 = \tau \\ t_1 + t_2 = u \end{cases}, \text{ 则 } \begin{cases} t_1 = (u + \tau)/2 \\ t_2 = (u - \tau)/2 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \partial t_1 / \partial u = 1/2 & \partial t_2 / \partial u = 1/2 \\ \partial t_1 / \partial \tau = 1/2 & \partial t_2 / \partial \tau = -1/2 \end{cases}$$

$$\left| \frac{\partial(t_1, t_2)}{\partial(u, \tau)} \right| = \frac{1}{2}$$

则

$$\begin{aligned}\sigma_s^2 &= \int_{-T}^T \int_{-T}^T C_x(t_1 - t_2) dt_1 dt_2 \\ &= \frac{1}{2} \cdot \int_{-2T}^{2T} C_x(\tau) d\tau \int_{-2T+|\tau|}^{2T-|\tau|} du \\ &= \int_{-2T}^{2T} (2T - |\tau|) C_x(\tau) d\tau\end{aligned}$$

(2) 考虑  $C_x(\tau) = q\delta(\tau)$

$$\sigma_s^2 = q \int_{-2T}^{2T} (2T - |\tau|) \delta(\tau) d\tau = 2Tq$$

(3) 考虑  $C_x(\tau)$  是  $\alpha$  相依的, 且  $\partial \ll T$

$$\text{则 } \sigma_s^2 = \int_{-2T}^{2T} (2T - |\tau|) C_x(\tau) d\tau = 2T \int_{-\alpha}^{\alpha} C_x(\tau) d\tau$$

➤ 注:  $\partial$ -相依过程

如果随机过程  $\xi(t)$ , 对所有的  $|t_1 - t_2| > \partial$ , 有  $C_\xi(t_1, t_2) = 0$ , 则称过程  $\xi(t)$  是  $\partial$ -相依的。

## 例 2 (习题 6)

设  $z$  为随机变量,  $\theta$  为另一随机变量,  $z$  与  $\theta$  相互统计独立,  $\theta$  均匀分布于  $(0, 2\pi)$  间;

又设有随机过程  $\xi(t) = z \sin(\omega t + \theta)$   $(-\infty < t < \infty)$  其中  $\omega$  为常数,  $\omega > 0$ , 试利用特征

函数证明  $\xi(t)$  系一严平稳随机过程。

解: 先求  $\xi(t)$  的二维特征函数

$$\begin{aligned}E[e^{ju_1\xi(t_1)+ju_2\xi(t_2)}] &= E_z \left[ E_\theta \left[ e^{jz[u_1 \cos(\omega t_1 + \theta) + u_2 \cos(\omega t_2 + \theta)]} \right] \right] \\ &= \int f(z) dz \cdot \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} e^{jz[u_1 \cos(\omega t_1 + \theta) + u_2 \cos(\omega t_2 + \theta)]} d\theta\end{aligned}$$



$$= \int f(z) dz \cdot \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} e^{jz[u_1 \cos \theta' + u_2 \cos(\theta' + \omega\tau)]} d\theta' \quad (\theta' = \theta + \omega t_1, 0 \sim 2\pi \text{ 均匀分布})$$

$$= E[e^{jz[u_1 \cos \theta' + u_2 \cos(\theta' + \omega\tau)]}]$$

$\xi(t_1)$ 、 $\xi(t_2)$  二维特征函数等于  $\xi(0)$ 、 $\xi(\tau)$  二维特征函数， $\xi(t)$  的二维特征函数随着时间平移而不变。

同理可证， $\xi(t_1), \xi(t_2), \dots, \xi(t_n)$  特征函数等于  $\xi(0), \xi(t_2 - t_1), \dots, \xi(t_n - t_1)$  特征函数， $\xi(t_1), \xi(t_2), \dots, \xi(t_n)$  的  $n$  维特征函数随着时间平移而不变，因此， $\xi(t)$  系一严平稳随机过程。

### 例 3 (习题 8)

设有一时间离散的马尔可夫过程  $\xi(n)$ ， $n=0,1,2,\dots$ ， $\xi(0)$  具有概率密度函数

$$f_0(x) = \begin{cases} 2x & 0 \leq x < 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}, \text{ 对于 } n=1,2,3, \dots, \text{ 当给定 } \xi(n-1)=x \text{ 时 } \xi(n) \text{ 的条件概率密度}$$

均匀分布于  $(1-x, 1)$  之间。问  $\xi(n)$ ， $n=0,1,2, \dots$ ，是否满足严平稳的条件？

解：

由题意知转移概率与时间无关

$$f(\xi(n) = y / \xi(n-1) = x) = \begin{cases} \frac{1}{x} & 1-x < y < 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases},$$

则任意时刻的分布分析如下：

先求  $\xi(1)$  的分布

$$f_1(y) = \int_x f_{0,1}(x, y) dx = \int_x f_0(x) f_{1/0}(y/x) dx$$

$$= \int_{1-y}^1 2x \cdot \frac{1}{x} dx = 2y$$

上式的积分区间由条件转移概率的定义域给出

$$1-x < y < 1, \quad 1-y < x < 1$$

我们得到  $f_1(y) = f_0(y)$ ，由于转移概率相同，可以得到

$$f_2(y) = f_0(y)$$

.....

$$f_n(y) = f_0(y)$$

任意  $n$  个时刻的分布与时间平移无关，即为一阶平稳随机过程。

任意  $n$  个时刻的联合分布：

$$\begin{aligned} f\{\xi(0) = x_0, \xi(1) = x_1, \dots, \xi(n) = x_n, \xi(n+1) = x_{n+1}\} \\ = f_{n+1/n}\{\xi(n+1) = x_{n+1} / \xi(n) = x_n\} \cdot f_{n/n-1}\{\xi(n)x_n / \xi(n-1) = x_{n-1}\} \cdots \\ f_{1/0}\{\xi(1) = x_1 / \xi(0) = x_0\} \cdot f_0\{\xi(0) = x_0\} \\ = f_{1/0}\{\xi(n+1) = x_{n+1} / \xi(n) = x_n\} \cdot f_{1/0}\{\xi(n)x_n / \xi(n-1) = x_{n-1}\} \cdots \\ f_{1/0}\{\xi(1) = x_1 / \xi(0) = x_0\} \cdot f_0\{\xi(0) = x_0\} \quad \text{该过} \\ = f_{n+m+1/n+m}\{\xi(n+1) = x_{n+1} / \xi(n) = x_n\} \cdot f_{n+m/n+m-1}\{\xi(n)x_n / \xi(n-1) = x_{n-1}\} \cdots \\ f_{m+1/m+0}\{\xi(1) = x_1 / \xi(0) = x_0\} \cdot f_m\{\xi(0) = x_0\} \\ f\{\xi(0+m) = x_0, \xi(1+m) = x_1, \dots, \xi(n+m) = x_n, \xi(n+1+m) = x_{n+1}\} \end{aligned}$$

程为一阶平稳随机过程。

#### 例 4 (例 P-9-13) 随机正弦波信号的平稳特性-1

考虑随机过程  $x(t) = a \cos \omega t + b \sin \omega t$  平稳的充分条件和必要条件

(1) 考虑随机过程的均值为

$$E[x(t)] = E[a] \cos \omega t + E[b] \sin \omega t$$

$x(t)$  的均值应该与时间无关，对于严格平稳和广义平稳随机过程其必要条件是

$$E[a] = E[b] = 0$$

(2)  $x(t)$  是广义平稳随机过程的充分条件：当随机变量  $a, b$  不相关，且方差相等，即

$$E[ab] = 0 \quad E[a^2] = E[b^2] = \sigma^2$$

当满足此条件时，有

$$R(\tau) = \sigma \cos \omega \tau$$

证明 1：若  $x(t)$  是广义平稳随机过程，则

$$E[x^2(0)] = E[x^2(\pi/2\omega)] = R(0)$$

但是  $x(0) = a$ ,  $x(\pi/2\omega) = b$ ，因此有  $E[a^2] = E[b^2] = \sigma^2$ ，进一步有

$$\begin{aligned}
& E[x(t+\tau)x(t)] \\
&= E\left\{\left[a \cos \omega(t+\tau) + b \sin \omega(t+\tau)\right]\left[a \cos \omega t + b \sin \omega t\right]\right\} \\
&= \sigma^2 \cos \omega \tau + E[ab] \sin \omega(2t+\tau)
\end{aligned}$$

仅当  $E[ab]=0$ ，自相关函数与  $t$  无关， $x(t)$  才是广义平稳随机过程。

证明 2：反之，若  $E[ab]=0$ ， $E[a^2]=E[b^2]=\sigma^2$ ， $x(t)$  的自相关函数是

$$E[x(t+\tau)x(t)] = \sigma^2 \cos \omega \tau$$

故  $x(t)$  是广义平稳随机过程。

(3) 严格平稳情况，当且仅当随机变量  $a, b$  的联合概率密度函数是圆对称的，即

$f(a, b) = f\left(\sqrt{a^2 + b^2}\right)$ ,  $x(t)$  才是严格平稳的随机过程。

证明

[关于极坐标变换：见附录](#)

1：若  $x(t)$  是严格平稳的随机过程，则  $x(0)=a$ ， $x(\pi/2\omega)=b$  以及随机变量

$$x(t) = a \cos \omega t + b \sin \omega t, \quad x(t + \pi/2\omega) = b \cos \omega t - a \sin \omega t$$

有相同的概率分布函数，则随机变量  $a, b$  的概率密度函数  $f(a, b)$  必须是圆对称的。

证明 2：

若  $f(a, b)$  是圆对称的，证明  $x(t)$  是严格平稳的随机过程。设  $\tau$  是一个给定的数，令

$$a_1 = a \cos \omega \tau + b \sin \omega \tau, \quad b_1 = b \cos \omega \tau - a \sin \omega \tau$$

$$\begin{aligned}
a_1^2 + b_1^2 &= [a \cos \omega \tau + b \sin \omega \tau]^2 + [b \cos \omega \tau - a \sin \omega \tau]^2 \\
&= a^2 [\cos^2 \omega \tau + \sin^2 \omega \tau] + b^2 [\cos^2 \omega \tau + \sin^2 \omega \tau] \\
&= a^2 + b^2
\end{aligned}$$

由此构造过程

$$\begin{aligned}
x_1(t) &= a_1 \cos \omega t + b_1 \sin \omega t \\
&= (a \cos \omega \tau + b \sin \omega \tau) \cos \omega t + (b \cos \omega \tau - a \sin \omega \tau) \sin \omega t \\
&= a (\cos \omega t \cos \omega \tau - \sin \omega t \sin \omega \tau) + b (\cos \omega t \sin \omega \tau + \sin \omega t \cos \omega \tau) \quad x(t) \text{ 和 } x_1(t) \\
&= a \cos \omega(t + \tau) + b \sin \omega(t + \tau) \\
&= x(t + \tau)
\end{aligned}$$

的统计特性分别由随机变量  $a, b$  以及  $a_1, b_1$  的联合概率密度函数  $f(a, b)$ ，来确定，他们是圆对称，就具有相同的联合概率密度函数，过程  $x(t)$  和  $x_1(t)$  具有相同的统计特性。

### 例 5 (例 P-9-14) 随机正弦波信号的平稳特性-2

给定一个随机变量  $\omega$ ，其概率密度函数为  $f(\omega)$ ，随机变量  $\varphi$  在区间  $[0, 2\pi]$  内均匀分布，且与  $\omega$  独立。构造随机过程  $x(t) = a \cos(\omega t + \varphi)$ ，证明  $x(t)$  的均值为零，自相关函数为

$$R_x(\tau) = \frac{a^2}{2} E[\cos \omega \tau] = \frac{a^2}{2} \operatorname{Re} \Phi_\omega(\tau), \text{ 其中,}$$

$$\Phi_\omega(\tau) = E[e^{j\omega\tau}] = E[\cos \omega \tau] + jE[\sin \omega \tau]$$

证明：

首先求均值过程

$$\begin{aligned} E[x(t)] &= E[a \cos(\omega t + \varphi)] \\ &= E_\omega \{ E_\varphi [a \cos(\omega t + \varphi) | \omega] \} \\ &= E_\omega \{ E_\varphi [a \cos \omega t \cos \varphi - a \sin \omega t \sin \varphi | \omega] \} \\ &= E_\omega \{ a \cos \omega t \cdot E_\varphi [\cos \varphi | \omega] \} - E_\omega \{ a \sin \omega t \cdot E_\varphi [\sin \varphi | \omega] \} \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned} E_\varphi [\cos \varphi | \omega] &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos \varphi d\varphi = 0 \\ E_\varphi [\sin \varphi | \omega] &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin \varphi d\varphi = 0 \end{aligned}$$

于是有

$$E[x(t)] = E[a \cos(\omega t + \varphi)] = 0$$

同理可得

$$E[a \cos(2\omega t + \omega \tau + 2\varphi)] = 0$$

接着求相关函数

$$\begin{aligned}
R_x(\tau) &= E[a \cos(\omega(t+\tau) + \varphi) a \cos(\omega t + \varphi)] \\
&= \frac{a^2}{2} E[\cos(\omega(t+\tau) + \varphi - (\omega t + \varphi)) + \cos(\omega(t+\tau) + \varphi + (\omega t + \varphi))] \\
&= \frac{a^2}{2} E[\cos \omega \tau + \cos(2\omega t + \omega \tau + 2\varphi)] \\
&= \frac{a^2}{2} E[\cos \omega \tau]
\end{aligned}$$

定 义 ,

$$\Phi_\omega(\tau) = E[e^{j\omega\tau}], \text{ 则有}$$

$$\begin{aligned}
\Phi_\omega(\tau) &= E[e^{j\omega\tau}] = E[\cos \omega \tau] + jE[\sin \omega \tau] \\
\operatorname{Re} \Phi_\omega(\tau) &= E[\cos \omega \tau]
\end{aligned}$$

$$R_x(\tau) = \frac{a^2}{2} E[\cos \omega \tau] = \frac{a^2}{2} \operatorname{Re} \Phi_\omega(\tau)$$

## 附录：

### 1. 重要不等式

1.1. 随机变量均值的模小于等于随机变量模的均值，即  $|E(X)| \leq E(|X|)$

证明：

$$|E(X)| = \left| \sum_i x_i p(x_i) \right|$$
$$E(|X|) = \sum_i |x_i| p(x_i) = \sum_i |x_i| p(x_i), \text{ 其中 } p(x_i) > 0$$

由定理  $|a+b| \leq |a| + |b|$  可得

$$|E(X)| \leq E(|X|)$$

1.2. Schwarta 不等式：

Schwarta 不等式：设  $(X, Y)$  为一随机向量，若  $E(X^2), E(Y^2)$  存在，则  $E(XY)$  也存在，且  $[E(XY)]^2 \leq E(X^2)E(Y^2)$

证明：

定义实变量  $t$  的二次函数  $(X, Y$  为随机变量) 为

$$u(t) = E(t|X| - |Y|)^2 = t^2 E(|X|^2) - 2tE(|X||Y|) + E(|Y|^2)$$

因为对一切  $t$ ，必然有  $(t|X| - |Y|)^2 \geq 0$ ，从而  $u(t) \geq 0$ ，于是方程要么无实根，要么有一个重根，即判别式非正，从而

$$[E\{|X||Y|\}]^2 - E\{|X|^2\}E\{|Y|^2\} \leq 0$$

即，

$$[E\{XY\}]^2 \leq [E\{|X||Y|\}]^2 \leq E\{|X|^2\}E\{|Y|^2\}$$

第二个不等式，

Schwarta 不等式的其他表示：

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right|^2 \leq \int_a^b |f(x)|^2 dx \cdot \int_a^b |g(x)|^2 dx \text{ 当且仅当 } f(x) = kg^*(x) \text{ 时等式成立。}$$

证明：

显然有

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \int_a^b |f(x)||g(x)|dx$$

等号成立当且仅当函数总是正的或总是负的情形。

考虑二次型

$$\begin{aligned} I(z) &= \int_a^b \|f(x) - z|g(x)\|^2 dx \\ &= z^2 \int_a^b |g(x)|^2 dx - 2z \int_a^b [f(x)|g(x)|] dx + \int_a^b |f(x)|^2 dx \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

则有

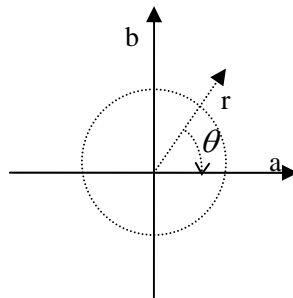
$$\left[ \int_a^b |f(x)||g(x)|dx \right]^2 \leq \int_a^b |f(x)|^2 dx \cdot \int_a^b |g(x)|^2 dx$$

可以得到

$$\left[ \int_a^b f(x) \cdot g(x)dx \right]^2 \leq \int_a^b |f(x)|^2 dx \cdot \int_a^b |g(x)|^2 dx$$

上述不等式在本节[二阶矩随机过程性质](#)中有应用。

## 2. 极坐标表示



$$\begin{aligned} a \cos \omega t + b \sin \omega t &= \sqrt{a^2 + b^2} \left( \frac{a}{\sqrt{a^2 + b^2}} \cos \omega t + \frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} \sin \omega t \right) \\ &= r (\cos \theta \cos \omega t + \sin \theta \sin \omega t) \\ &= r \cos(\omega t - \theta) \end{aligned}$$

用幅度、相位表示的正弦信号为极坐标系下的表示形式；

而用同相分量、正交分量的表示的正弦信号为直角坐标系下的表示形式。

幅度  $r$ 、相位  $\theta$  相互统计独立且相位  $\theta$  在  $[0, 2\pi]$  均匀分布等价于同相分量、正交分量  $a, b$  的联合概率密度函数是圆对称的。