



正态随机过程又称为高斯 (Gaussian) 随机过程, 是一种常见而又重要的随机过程。

典型的正态随机过程:通信系统中的噪声。

- 一、正态随机过程的定义
- 二、正态随机过程的性质



一、正态随机过程的定义

如果随机过程任意维概率密度函数都服从正态分布,则称此随机过程为正态随机过程。其n维概率密度函数为 [1 n n (x n)(x - n)]

公民 (次元)
$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \frac{\exp\left[\frac{-1}{2|\Lambda|} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |\Lambda|_{ij} \left(\frac{x_i - a_i}{\sigma_i}\right) \left(\frac{x_j - a_j}{\sigma_j}\right)\right]}{\sqrt{(2\pi)^n} \sigma_1 \sigma_2 \cdots \sigma_n |\Lambda|^{\frac{1}{2}}}$$

式中,
$$a_i = E[X(t_i)]$$
 $(i = 1, 2, \dots, n)$ 为 X (在 时刻的均值;
$$\sigma_i^2 = E\{[X(t_i) - a_i]^2\} (i = 1, 2, \dots, n)$$
为 $X(t)$ 在 t_i 时刻的方差;

$$|\Lambda| = \begin{vmatrix} 1 & \rho_{12} & \cdots & \rho_{1n} \\ \rho_{21} & 1 & \cdots & \rho_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \rho_{n1} & \rho_{n2} & \cdots & 1 \end{vmatrix}$$

其中, ρ_{ij} 为归一化协方差系数;为

$$\rho_{ij} = \frac{E\left\{ \left[X\left(t_{i}\right) - a_{i} \right] \left[X\left(t_{j}\right) - a_{j} \right] \right\}}{\sigma_{i}\sigma_{j}}$$

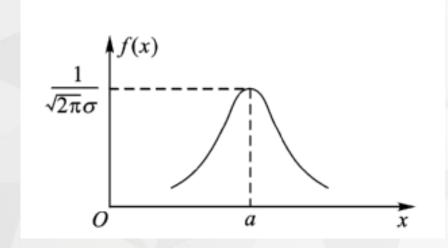
 $|\Lambda|_{ij}$ 为行列式 $|\Lambda|$ 中元素 ρ_i 的代数余子式。





正态随机过程一维概率密度函数:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}\right]$$



标准正态分布: a=0 , $\sigma^2=1$

声安交通大學 XIAN JIAOTONG UNIVERSITY

二、正态随机过程的性质

1.正态随机过程如果是广义平稳的,则也是狭义平 稳的。

参考下式
$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \frac{\exp\left[\frac{-1}{2|\Lambda|} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |\Lambda|_{ij} \left(\frac{x_i - a_i}{\sigma_i}\right) \left(\frac{x_j - a_j}{\sigma_j}\right)\right]}{\sqrt{(2\pi)^n} \sigma_1 \sigma_2 \cdots \sigma_n |\Lambda|^{\frac{1}{2}}}$$

2. 正态随机过程的线性变换仍是正态随机过程。

参考下式

$$Y(t) = \int_{-\infty}^{t} X(t)g(t)dt \longrightarrow \sum_{k=1}^{N} X(t_k)g(t_k)\Delta t_k$$

中心极限定理 Y(t)为正态随机过程。

而安文通大學 XIAN JIAOTONG UNIVERSITY

3. 如果两个正态随机过程互不相关,则它们也统计独立。

以X(t)、Y(t)二维联合概率密度函数为例

$$B_{XY}(t_1, t_2) = E\{[X(t_1) - a_X(t_1)][Y(t_2) - a_Y(t_2)]\} = 0$$

 互不相关

归一化协方差系数

$$\rho_{XY}(t_1, t_2) = \frac{E\left\{\left[X(t_1) - a_X(t_1)\right]\left[Y(t_2) - a_Y(t_2)\right]\right\}}{\sigma_X \sigma_Y} = 0$$

$$f_{2}(x, y; t_{1}, t_{2}) = \frac{\exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho_{XY}^{2})}\left[\frac{(x-a_{X})^{2}}{\sigma_{X}^{2}} - \frac{2\rho_{XY}(x-a_{X})(y-a_{Y})}{\sigma_{X}\sigma_{Y}} + \frac{(y-a_{Y})^{2}}{\sigma_{Y}^{2}}\right]\right\}}{2\pi\sigma_{X}\sigma_{Y}\left(1-\rho_{XY}^{2}\right)^{\frac{1}{2}}}$$

$$f_{2}(x, y; t_{1}, t_{2}) = \frac{\exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho_{XY}^{2})}\left[\frac{(x-a_{X})^{2}}{\sigma_{X}^{2}} - \frac{2\rho_{XY}(x-a_{X})(y-a_{Y})}{\sigma_{X}\sigma_{Y}} + \frac{(y-a_{Y})^{2}}{\sigma_{Y}^{2}}\right]\right\}}{2\pi\sigma_{X}\sigma_{Y}\left(1-\rho_{XY}^{2}\right)^{\frac{1}{2}}}$$

由于
$$\rho_{XY} = 0$$

$$f_2(x, y; t_1, t_2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_X} \exp\left[-\frac{(x - a_X)^2}{2\sigma_X^2}\right] \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_Y} \exp\left[-\frac{(y - a_Y)^2}{2\sigma_Y^2}\right]$$
$$= f_1(x, t) \cdot f_1(y, t)$$

