信号检测与估值

段江涛 机电工程学院



2019年7月

主要内容

- 随机过程的统计平均量 (from ch2)
- ② 随机过程的平稳性
- 随机过程的正交性、不相关性和统计独立性
- 高斯噪声
- 3 课件公式

随机过程的均值 $\mu_x(t)$: 表示随机过程在 t 时刻状态取值的理论平均值

$$\mu_x(t) \stackrel{\text{def}}{=} E[x(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} x p(x;t) dx$$

如果 x(t) 是电压或电流,则 $\mu_x(t)$ 可以理解为在 t 时刻的"直流分量"。

随机过程的均方值 $\varphi_r^2(t)$

$$\varphi_x^2(t) \stackrel{\text{def}}{=} E[x^2(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p(x;t) dx$$

如果 x(t) 是电压或电流,则 $\varphi_x^2(t)$ 可以理解在 t 时刻它在 1Ω 电阻上消耗的 "平均功率"。

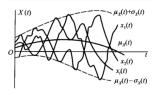
随机过程的方差/标准偏差 $\delta_x^2(t)$

$$\sigma_x^2(t) \stackrel{\text{def}}{=} E[(x(t) - \mu_x(t))^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x(t))^2 p(x; t) dx$$

方差 $\sigma_x^2(t)$ 表示随机过程在 t 时刻取其值偏离其均值 $\mu_x(t)$ 的离散程度。如果 x(t) 是电压或电流,则 $\delta_x^2(t)$ 可以理解在 t 时刻它在 1Ω 电阻上消耗的 "交流功率"。

均值 $\mu_x(t)$, 均方值 $\varphi_x^2(t)$, 方差 $\delta_x^2(t)$ 之间的关系

$$\sigma_x^2(t) = \varphi_x^2(t) - \mu_x^2(t)$$



随机过程的自相关函数 $r_x(t_i, t_k)$

$$r_x(t_j, t_k) \stackrel{\text{def}}{=} E[x(t_j)x(t_k)]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_j x_k p(x_j, x_k; t_j, t_k) dx_j dx_k$$

随机过程的自相关函数 $r_x(t_j, t_k)$ 可以理解为它的两个随机变量 $x(t_j)$ 与 $x(t_k)$ 之间含有均值时的相关程度的度量。显然

$$r_x(t,t) = \varphi_x^2(t)$$

随机过程的自协方差函数 $c_x(t_i,t_k)$

$$c_{x}(t_{j}, t_{k}) \stackrel{def}{=} E[((x(t_{j}) - \mu_{x}(t_{j})(x(t_{k}) - \mu_{x}(t_{k}))]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_{j} - \mu_{x}(t_{j}))(x_{k} - \mu_{x}(t_{k}))p(x_{j}, x_{k}; t_{j}, t_{k})dx_{i}dx_{k}$$

随机过程的自协方差函数 $c_x(t_j, t_k)$ 可以理解为它的两个随机变量 $x(t_j)$ 与 $x(t_k)$ 之间的相关程度的度量。它们的自相关系数定义为

$$\rho_{X}(t_{j}, t_{k}) \stackrel{def}{=} \frac{c_{X}(t_{j}, t_{k})}{\sigma_{X}(t_{j})\sigma_{X}(t_{k})}$$

易证

$$c_x(t_j, t_k) = r_x(t_j, t_k) - \mu_x(t_j)\mu_x(t_k)$$
$$c_x(t, t) = \sigma_x^2(t)$$

000000

随机过程的互相关函数 $r_{xv}(t_i, t_k)$

$$r_{xy}(t_j, t_k) \stackrel{def}{=} E[x(t_j)y(t_k)]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_j y_k p(x_j, t_j; y_k, t_k) dx_j dy_k$$

式中, $p(x_i, t_i; y_k, t_k)$ 是 x(t) 与 y(t) 的二维混合概率密度函数。

随机过程的互协方差函数 $c_{xy}(t_j,t_k)$

$$c_{xy}(t_j, t_k) \stackrel{def}{=} E[(x(t_j) - \mu_x(t_j))(y(t_k) - \mu_x(t_k))]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_j - \mu_x(t_j))(y_k - \mu_x(t_k))p(x_j, t_j; x_k, t_k)dx_jdy_k$$

随机过程 x(t) 和 y(t) 的互协方差函数 $c_{xy}(t_j,t_k)$ 可以理解为它们各自的随机变量 $x(t_j)$ 与 $y(t_k)$ 之间的相关程度, 实际上表示两个随机过程 x(t) 与 y(t) 之间的相关程度。它们的互相关系数定义为

$$\rho_{xy}(t_j, t_k) \stackrel{def}{=} \frac{c_{xy}(t_j, t_k)}{\sigma_x(t_j)\sigma_x(t_k)}$$

易证

$$c_{xy}(t_j, t_k) = r_{xy}(t_j, t_k) - \mu_x(t_j)\mu_y(t_k)$$

Definition (广义平稳随机过程, 简称平稳随机过程)

随机过程 x(t) 的平均统计量满足

① x(t) 的均值是与时间 t 无关的常数, 即

$$E[x(t)] = \mu_x$$

② x(t) 的自相关函数只取决于时间间隔 $\tau = t_k - t_j$,而与时间的起始时刻无关, 即

$$E[x(t_j)x(t_k)] = E[x(t_j)x(t_j + \tau)] = r_x(\tau)$$

平稳随机过程的统计平均量之间的关系

平稳随机过程 $\mathbf{x}(t)$ 的均值 μ_x , 均方值 φ_x^2 , 方差 σ_x^2 , 自相关函数 $r_x(\tau)$, 自协方差函 数 $c_x(\tau)$ 之间的关系

$$\sigma_{x}^{2} = \varphi_{x}^{2} - \mu_{x}^{2}$$

$$r_{x}(\tau) = r_{x}(-\tau)$$

$$c_{x}(\tau) = r_{x}(\tau) - \mu_{x}^{2}$$

$$c_{x}(\tau) = c_{x}(-\tau)$$

$$\varphi_{x}^{2} = r_{x}(0)$$

$$\sigma_{x}^{2} = c_{x}(0)$$

$$r_{x}(0) \ge |r_{x}(\tau)|, \tau \ne 0$$

$$c_{x}(0) \ge |c_{x}(\tau)|, \tau \ne 0$$

段江涛 (LSEC,AMSS,CAS) 信号检测与估值

Definition (联合平稳随机过程)

设x(t)和y(t)分别是两个平稳的随机过程,如果对于任意的 Δt ,有

$$r_{xy}(t_j + \Delta t, t_k + \Delta t) = r_{xy}(t_j, t_k)$$
, 即互相关函数 $r_{xy}(t_j, t_k) = r_{xy}(\tau)$, $(\tau = t_k - t_j)$ 仅与时间间隔 τ 有关,而与 t_j 和 t_k 无关,则称过程 $x(t)$ 与 $y(t)$ 是联合平稳的随机过程。

联合平稳随机过程 x(t) 与 y(t) 的互协方差函数

$$c_{xy}(t_j, t_k) = c_{xy}(\tau) = r_{xy}(\tau) - \mu_x \mu_y, \tau = t_k - t_j$$

互相关系数:

$$ho_{xy}(au) \stackrel{def}{=} = rac{c_{xy}(t_j,t_k)}{\sigma_x(t_j)\sigma_y(t_k)} = rac{c_{xy}(au)}{\sigma_x\sigma_y}$$
 $r_{xy}(au) = r_{yx}(- au)$
 $c_{xy}(au) = c_{yx}(- au)$

Definition

设 $x(t_i)$ 和 $x(t_k)$ 是随机过程 x(t) 的任意两个不同时刻的随机变量,其均值分别为

 $\mu_x(t_i)$ 和 $\mu_x(t_k)$, 自相关函数 $r_x(t_i,t_k)$, 自协方差函数为 $c_x(t_i,t_k)$ 。如果

$$r_x(t_i, t_k) = 0, j \neq k$$

则称 x(t) 是相互正交的随机变量过程。如果

$$c_x(t_j, t_k) = 0, j \neq k$$

则称 x(t) 是互不相关的随机变量过程。等价条件:

$$c_x(t_j, t_k) = r_x(t_j, t_k) - \mu_x(t_j)\mu_x(t_k), j \neq k \implies r_x(t_j, t_k) = \mu_x(t_j)\mu_x(t_k), j \neq k$$

Definition

如果 x(t) 是平稳随机过程,

相互正交:

$$r_x(\tau) = 0, \tau = t_k - t_j$$

互不相关:

$$c_x(\tau) = 0, \tau = t_k - t_j$$

互不相关的等价条件

$$r_x(\tau) = \mu_x^2, \tau = t_k - t_j$$

13/21

Definition

设 $x(t_1), x(t_2), \dots, x(t_N)$ 是随机过程 x(t) 在不同时刻 $t_k(k=1,2,\dots,t_N)$ 的随机变量, 如果其 N 维联合概率密度函数对于任意的 $N \geq 1$ 和所有时刻

 $t_k(k=1,2,\ldots,N)$ 都能够表示成各自一维概率密度函数之积的形式,即

$$p(x_1,x_2,\ldots,x_N;t_1,t_2,\ldots,t_N)$$

$$= p(x_1; t_1)p(x_2; t_2)\cdots p(x_N; t_N)$$

则称x(t)是相互统计独立的随机变量过程。

随机过程的正交性、不相关性和统计独立性

- ① 均值 $\mu_x(t_i) = 0$, $\mu_x(t_k) = 0$ 则, 相互正交 \Leftrightarrow 互不相关
- ② 相互统计独立 ⇒ 互不相关
- ③ 互不相关 ⇒ 相互统计独立。但是若 x(t) 服从联合高斯分布,则互不相关 ⇔ 相互统计独立

中心极限定理

在一般条件下,N个相互统计独立的随机变量 n_i 之和 $n = \sum_{k=1}^{N} n_k$, 在 $N \to \infty$ 的极限情况下,其概率密度趋于高斯分布,而不管每个变量 n_k 的具体分布如何。

高斯噪声一维概率密度函数

$$p(n_k; t_k) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_{n_k}^2}\right)^{1/2} \exp\left[-\frac{(n_k - \mu_{n_k})^2}{2\sigma_{n_k}^2}\right]$$

其中, μ_{n_k} 为 $n(t_k)$ 的均值, σ_{n_k} 为 $n(t_k)$ 的方差。

高斯噪声 N 维联合概率密度函数

高斯噪声的 N 维矢量记为

$$(\mathbf{n};\mathbf{t})=(n(t_1),n(t_2),\cdots,n(t_N))^T$$

其N维联合概率密度函数为

$$p(\mathbf{n}; \mathbf{t}) = p(n_1, n_2, \dots, n_N; t_1, t_2, \dots, t_N)$$

$$= \left(\frac{1}{(2\pi)^{N/2} |\mathbf{C}_n|^{1/2}} \exp\left[-\frac{1}{2} (\mathbf{n} - \mu_{\mathbf{n}})^T \mathbf{C}_n^{-1} (\mathbf{n} - \mu_{\mathbf{n}})\right]\right)$$

其中, μ_n 是高斯随机矢量 $(\mathbf{n};\mathbf{t})$ 的均值矢量, \mathbb{C}_n 为协方差矩阵。

不相关性与统计独立性

互不相关 \Rightarrow 相互统计独立。但是若 x(t) 服从联合高斯分布,则互不相关 \Leftrightarrow 相互 统计独立

$$p_n(\omega) = \frac{N_0}{2}$$

功率谱密度均匀分布在整个频率轴上

白噪声的自相关函数

$$r_n(\tau) = IFT[\frac{N_0}{2}] = \frac{N_0}{2}\delta(\tau)$$

白噪声也可定义为均值为零、自相关函数 $r_n(\tau)$ 为 δ 的噪声随机过程。

重要特性

白噪声在频域上其功率谱密度是均匀分布的,时域上自相关函数 $r_n(\tau)$ 是 δ 函数。 任意两个不同时刻的随机变量 $n(t_i)$ 与 $n(t_k)$, $(\tau = t_i - t_k \neq 0)$ 是不相关的。

高斯白噪声

时域的随机变量的概率密度函数是高斯分布的,频域的功率谱密度是均匀分布 的噪声过程称为高斯白噪声。高斯白噪声的重要特性:任意两个或两个以上不同 时刻 t_1, t_2, \ldots, t_N 的随机变量 $n(t_k)(k=1,2,\ldots,N)$ 是互不相关且统计独立的。

有色噪声的功率谱密度

$$P_n(f) = P_0 \exp[-\frac{(f - f_0)^2}{2\sigma_f^2}]$$

均值 f_0 代表频谱的中心频率,方差 σ_f^2 反映噪声的谱宽度。 $\omega=2\pi f$

$$Var[x_{k}|H_{0}] = E[n_{k}^{2}] = E[\int_{0}^{T} n(t)f_{k}(t)dt \int_{0}^{T} n(u)f_{k}(u)du]$$

$$= \int_{0}^{T} f_{k}(t) \int_{0}^{T} E[n(t)n(u)]f_{k}(u)dudt \qquad \text{by } E[n(t)n(u)] = r_{n}(t-u)$$

$$= \int_{0}^{T} f_{k}(t) \int_{0}^{T} \frac{N_{0}}{2} \delta(t-u)f_{k}(u)dudt \qquad \text{by } r_{n}(t-u) = \frac{N_{0}}{2} \delta(t-u)$$

$$= \int_{0}^{T} f_{k}(t) \frac{N_{0}}{2} f_{k}(t)dt$$

$$= \frac{N_{0}}{2}$$

欢迎批评指正!