信号检测与估值

段江涛 机电工程学院



2019年10月

ch4. 信号波形的检测

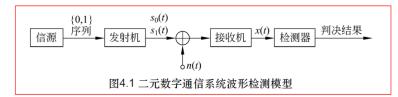
ch4-1. 统计检测理论基本概念及贝叶斯准则

- 信号波形检测基本概念
- ② 随机过程的正交级数展开
- ③ 信号分解为正交函数
- 4 随机过程的卡亨南—洛维展开
- 5 白噪声条件下正交函数集的任意性
- 6 参量随机信号时随机过程的正交级数展开

信号波形的检测基本内容

- 掌握随机过程正交级数展开的目的和方法;
- 掌握高斯白噪声中二元确知信号波形的检测;
- 了解 M 元确知信号波形的检测;
- 将第三章有关统计检测的理论,推广至噪声中信号波形的最佳检测问题;
- 基本任务:根据性能要求,设计与环境相匹配的接收机;
- 主要问题:最佳检测的判决表达式,检测性能分析以及最佳波形设计等。

二元数字通信系统波形检测模型



信源输出 发射信号

0
$$s_0(t), nT \le t \le (n+1)T$$

1 $s_1(t), nT \le t \le (n+1)T$

信号在信道传输中受到加性干扰

$$H_0: \quad x(t) = s_0(t) + n(t), \quad nT + t_0 \le t \le (n+1)T + t_0$$

$$H_1: x(t) = s_1(t) + n(t), nT + t_0 \le t \le (n+1)T + t_0$$

问题的提出

- 第3章,统计检测理论处理的观测信号是N维矢量
- 第4章,波形信号检测处理的是随机过程 x(t) 如何在两者之间建立联系?

能否利用第三章的方法,解决波形信号检测的问题?

比较上述两种不同的信号发现,如果能用一组随机变量来表示随机过程 x(t),或者说将随机过程 x(t) 与一组随机变量之间建立联系,则可直接应用第三章的结果解决波形信号检测的问题。

• 如何用一组随机变量来表示一个随机过程?

信号由正交级数展开,可用展开系数和正交集来表示该信号。

随机过程的正交级数展开

基本要求

- 掌握随机过程的卡亨南—洛维展开
- 理解白噪声条件下,正交函数集的任意性
- 理解参量信号随机过程的正交级数展开

矢量正交与正交矢量集

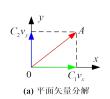
矢量正交

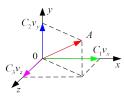
 $V_x = (V_{x1}, V_{x2}, V_{x3})$ 与 $V_y = (V_{y1}, V_{y2}, V_{y3})$, 正交的定义: 其**内积**为 0。即

$$V_x V_y = \sum_{i=1}^3 v_{xi} v_{yi} = 0$$

正交矢量集

由两两正交的矢量组成的矢量集合称为正交矢量集。





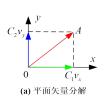
(b) 空间矢量分解

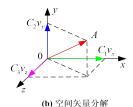
Example

如三维空间中,以矢量 $v_x = (2,0,0), v_y = (0,2,0), v_z = (0,0,2)$ 所组成的集合就是一个正交矢量集。

对于一个三维空间的矢量 A = (2,5,8),可以用一个三维正交矢量集 $\{v_x, v_y, v_z\}$ 分量的线性组合表示。即

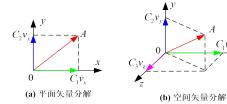
$$A = v_x + 2.5v_y + 4v_z$$





矢量空间正交分解的概念可推广到信号空间

- 在信号空间找到若干个相互正交的信号作为基本信号;
- ② 使得信号空间中任意信号均可表示成它们的线性组合。



完备正交函数集

三角函数集

$$\{1,\cos(n\omega t),\sin(n\omega t),\ldots\}, n=1,2,\ldots$$

就是在区间 $(t_0, t_0, T), T = 2\pi/\omega$ 上的完备正交函数集。

Example (傅里叶级数的三角形式)

$$f(t) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(n\omega t) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(n\omega t)$$

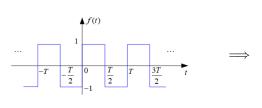
傅里叶系数:

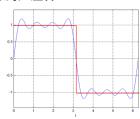
$$a_n = \frac{2}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) \cos(n\omega t) dt, \quad b_n = \frac{2}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) \sin(n\omega t) dt$$

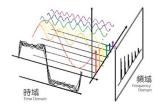
段江涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

信号分解

- 在信号空间找到若干个相互正交的信号作为基本信号;
- 2 使得信号空间中任意信号均可表示成它们的线性组合。







正交级数展开

Table 1: 正交级数展开

	二维矢量	信号f(t) 傅里叶展开	信号 x(t) 正交级数
正交集	$\{v_x,v_y\}$	$\{1,\cos(n\omega t),\sin(n\omega t)\}$	$\{f_1(t),f_2(t),\ldots,f_k(t)\}$
展开系数	$C_k = $ 矢量 A 在	$a_n = \frac{2}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) \cos(n\omega t) dt$	$x_k = \int_0^T f_k(t) x(t) dt$
(正交投影)	第 k 个坐标的投影	$b_n = \frac{2}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) \sin(n\omega t) dt$	
线性表示	$A=C_1v_x+C_2v_y$	$f(t) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(n\omega t)$	$x(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)$
		$+\sum_{n=1}^{\infty}b_n\sin(n\omega t)$	

完备正交函数集

若实函数集 $\{f_k(t)\}(k=1,2,\cdots)$, 在 (0,T) 时间内满足

$$\int_0^T f_k(t)f_j(t)dt = \begin{cases} 1, & j = k \\ 0, & j \neq k \end{cases}$$

不存在函数 g(t), 满足

$$\int_0^T f_k(t)g(t)dt = 0, \quad k = 1, 2, \cdots$$

则称函数集 $\{f_k(t)\}(k=1,2,\cdots)$, 是**完备正交函数集**。

确知信号的正交级数展开

s(t) 是定义在 (0,T) 时间内的确知信号, 且信号能量有限, 即

$$E_s = \int_0^T s^2(t)dt < \infty$$

该信号可用正交级数展开表示为:

$$s(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} s_k f_k(t)$$

其中, $f_k(t)$ 是正交函数集的第 k 个坐标函数, s_k 是信号 $s_k(t)$ 在第 k 个坐标函数上的正交投影, 成为信号 s(t) 的第 k 个展开系数, 且

$$s_k = \int_0^T s(t)f_k(t)dt, \quad k = 1, 2, \cdots$$

确知信号的展开系数 $s_k(k=1,2,\cdots)$ 是确定的量, 而不是随机变量。

段江涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

随机过程的正交级数展开

假设接收为信号:
$$x(t) = s(t) + n(t)$$

其中 s(t) 是确知信号, n(t) 是零均值的平稳随机过程,则接收信号 x(t) 也是平稳随机过程。由于随机过程是由很多样本函数构成的集合,而每个样本函数是时间的函数, 所以对给定的样本函数 x(t), 可以进行正交级数展开

$$x(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)$$
,而展开系数为: $x_k = \int_0^T x(t) f_k(t) dt$, $k = 1, 2, \cdots$

展开系数 x_k 为一组随机变量, 在平均意义上随机过程 x(t) 展开的均方误差等于 0, 或者说 $\lim_{N\to\infty}\sum_{k=1}^N x_k f_k(t)$ 均方收敛于 x(t), 即 x_k 满足

$$\lim_{N \to \infty} E\left[\left(x(t) - \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)\right)^2\right] = 0$$

随机过程的正交级数展开

Notes

随机过程:
$$x(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)$$
 展开系数: $x_k = \int_0^T x(t) f_k(t) dt$, $k = 1, 2, \dots$

随机过程 x(t) 可以由上式求得的展开系数 x_k 来恢复,就是说 x(t) 完全由展开系数 x_k 确定。注意,这里对随机过程 x(t) 进行正交级数展开所用的正交函数集 $\{f_k(t)\}$ 并没有提出特别的要求,所以**展开系数** $x_k(k=1,2,\dots)$ 之间可能是相关的随机变量。

问题: 如何根据噪声干扰的特性,正确选择随机过程展开的正交函数集 $\{f_k\}$,以使展开系数 x_k 之间是互不相关的随机变量。

段江涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

- 随机过程: x(t) = s(t) + n(t)
- $\{f_k(t)\}$ 是一组正交函数集, k = 1, 2, ...
- 随机过程 x(t) 正交展开系数 x_k 是一个随机变量: $x_k = \int_0^T x(t) f_k(t) dt$
- 确知信号 s(t) 正交展开系数 s_k 是一个确定的量: $s_k = \int_0^T s(t) f_k(t) dt$
- 确知信号 s(t) 的展开系数 s_k 为确定的量,其均值就是本身: $E(s_k) = E\left[\int_0^T s(t)f_k(t)dt\right] = \int_0^T E[s(t)]f_k(t)dt = \int_0^T s(t)f_k(t)dt = s_k$
- 噪声 n(t) 是一个零均值的平稳随机过程:
 - E[n(t)] = 0
 - n(t) 的自相关函数只取决于时间间隔 $(t_k t_j)$,而与时间的起始时刻无关, $E[n(t_i)n(t_k)] = r_n(t_k t_j)$

随机过程的卡亨南--洛维展开

目的:给出一种正交函数集的选择方法,以保证展开系数之间是互不相关的随机变量。随机过程: x(t) = s(t) + n(t), 正交函数集 $\{f_k(t)\}$, x(t) 的各展开系数 x_k 是随机变量, 当随机过程 x(t) 满足

$$\int_0^T x^2(t)dt < \infty$$

时,其展开系数 xk 的均值为

$$\begin{split} E[x_k] &= E\left[\int_0^T x(t)f_k(t)dt\right] = E\left[\int_0^T (s(t) + n(t))f_k(t)dt\right] \\ &= E\left[\int_0^T s(t)f_k(t)dt + \int_0^T n(t)f_k(t)dt\right] = E\left[\int_0^T s(t)f_k(t)dt\right] + E\left[\int_0^T n(t)f_k(t)dt\right] \\ &= E\left[\int_0^T s(t)f_k(t)dt\right] + \int_0^T E[n(t)]f_k(t)dt \qquad \text{(by } E[n(t)] = 0) \\ &= E\left[\int_0^T s(t)f_k(t)dt\right] = E[s_k] = s_k \quad \text{(确知展开系数的均值就是本身)} \end{split}$$

段汀涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

随机过程的卡亨南—洛维展开

展开系数 x_j 与 x_k 协方差是在t时刻两个随机变量减去各自的均值后的乘积。

$$E[(x_{j} - E(x_{j}))(x_{k} - E(x_{k}))] = E[(x_{j} - s_{j})(x_{k} - s_{k})]$$

$$= E\left[\left(\int_{0}^{T} x(t)f_{j}(t)dt - s_{j}\right) \left(\int_{0}^{T} x(t)f_{k}(t)dt - s_{k}\right)\right]$$

$$= E\left[\left(\int_{0}^{T} (s(t) + n(t))f_{j}(t)dt - s_{j}\right) \left(\int_{0}^{T} (s(t) + n(t))f_{k}(t)dt - s_{k}\right)\right]$$

$$= E\left[\left(\int_{0}^{T} n(t)f_{j}(t)dt\right) \left(\int_{0}^{T} n(t)f_{k}(t)dt\right)\right] = E\left[\left(\int_{0}^{T} n(t)f_{j}(t)dt\right) \left(\int_{0}^{T} n(t)f_{k}(u)du\right)\right]$$

$$= E\left[\int_{0}^{T} f_{j}(t) \left[\int_{0}^{T} n(t)n(u)f_{k}(u)du\right]dt\right] = \int_{0}^{T} f_{j}(t) \left[\int_{0}^{T} E[n(t)n(u)]f_{k}(u)du\right]dt$$

$$= \int_{0}^{T} f_{j}(t) \left[\int_{0}^{T} r_{n}(t - u)f_{k}(u)du\right]dt \quad (by E[n(t_{j})n(t_{k})] = r_{n}(t_{k} - t_{j}))$$

随机过程的卡亨南—洛维展开

希望 x(t) 各展开系数 x_i 与 x_k 的协方差满足:

$$E[(x_j - E(x_j))(x_k - E(x_k))] = E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = \lambda_k \delta_{jk}$$

式中
$$\delta_{jk} = \begin{cases} 1, & (j=k) \\ 0, & (j \neq k) \end{cases}$$
, λ_k 是展开系数 x_k 的方差, $k = 1, 2, \dots$

这样,

当
$$j \neq k$$
 时, $E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = 0$, 即展开式的各展开系数之间互不相关;
当 $j = k$ 时, $E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = E[(x_j - s_k)^2] = \lambda_k$, 是展开系数 x_k 的方差。

段江涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

随机过程的卡亨南-洛维展开

展开系数 x_i 与 x_k 协方差:

$$E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = \int_0^T f_j(t) \left[\int_0^T r_n(t - u) f_k(u) du \right] dt$$

其中, $x(t) = s(t) + n(t)(0 \le t \le T)$, $r_n(t - u) = E[n(t)n(u)]$ 是零均值平稳噪声过程 n(t) 的自相关函数。

为保证 $E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = \lambda_k \delta_{jk}$

$$\int_0^T r_n(t-u)f_k(u)du = \lambda_k f_k(t), \quad 0 \le t \le T$$

该式是齐次积分方程。该方程的解 $f_k(t)$ 就是正交函数集 $\{f_k(t)\}$ 的第 k 个坐标函数。

$$E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = \lambda_k \int_0^T f_j(t) f_k(t) dt = \lambda_k \delta_{jk} \implies f_j(t) \exists f_k(t)$$
 正交。

段江涛 信号检测与估值 2019 年 10 月

白噪声条件下正交函数集的任意性(1)

假设接收信号为 x(t) = s(t) + n(t), n(t) 是零均值, 功率谱密度为 $P_n(\omega) = N_0/2$ 的 白噪声,其自相关函数为: $r_n(t-u) = \frac{N_0}{2}\delta(t-u)$, (说明噪声自相关函数在 t=u 时不为 0,其他时刻都为 0,自相关性最强)

对于任意正交函数集 $\{f_k(t)\}$, 展开系数 x_i 与 x_k 协方差:

$$E[(x_{j} - s_{j})(x_{k} - s_{k})] = \int_{0}^{T} f_{j}(t) \left[\int_{0}^{T} r_{n}(t - u) f_{k}(u) du \right] dt$$

$$= \frac{N_{0}}{2} \int_{0}^{T} f_{j}(t) \left[\int_{0}^{T} \delta(t - u) f_{k}(u) du \right] dt$$

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

$$\Rightarrow \begin{cases} 1, & (j = k) \\ 0, & (j \neq k) \end{cases}, \quad \delta(t - u) = \begin{cases} 1, & (t = u) \\ 0, & (t \neq u) \end{cases}$$

白噪声条件下正交函数集的任意性(2)

假设接收信号为 x(t) = s(t) + n(t), n(t) 是零均值, 功率谱密度为 $P_n(\omega) = N_0/2$ 的 白噪声, 其自相关函数为:

$$r_n(t-u) = \frac{N_0}{2}\delta(t-u)$$

对于任意正交函数集 $\{f_k(t)\}$, 展开系数 x_i 与 x_k 协方差:

$$E[(x_j - s_j)(x_k - s_k)] = \int_0^T f_j(t) \left[\int_0^T r_n(t - u) f_k(u) du \right] dt = \frac{N_0}{2} \delta_{jk}$$

重要结论

当 $j \neq k$ 时,展开系数 x_j 与 x_k 协方差 =0。这说明,在n(t) 是白噪声的条件下,取任意正交函数集 { $f_k(t)$ } 对平稳随机过程x(t) 进行展开,其展开系数 $x_k(k=1,2,...)$ 之间都是互不相关的。这就是**白噪声条件下正交函数集的任意性**。

参量随机信号时随机过程的正交级数展开

接收为含有参量 θ 的平稳随机过程信号

$$x(t) = s(t; \boldsymbol{\theta}) + n(t), \quad 0 \le t \le T$$

把参量信号 $s(t; \theta)$ 看作以 θ 为条件的信号, 正交函数集为 $\{f_k(t)\}$, 则 x(t) 展开为

$$x(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)$$

展开系数为

$$x_k = \int_0^T x(t)f_k(t)dt = \int_0^T [s(t; \theta) + n(t)]f_k(t)dt = s_{k|\theta} + n_k, \quad k = 1, 2, \dots$$

 $s_{k|\theta}$ 是信号 $s(t;\theta)$ 以 θ 为条件的展开系数, 即

$$s_{k|\boldsymbol{\theta}} = \int_0^T s(t;\boldsymbol{\theta}) f_k(t) dt, \quad k = 1, 2, \cdots$$

参量随机信号时随机过程的正交级数展开

x(t) 展开系数的条件均值为

$$E[x_k] = E[s_{k|\theta} + n_k] = E[s_{k|\theta}] = s_{k|\theta}$$

为使展开系数互不相关,则

$$E[(x_j - s_{j|\theta})(x_k - s_{k|\theta})] = \lambda_k \delta_{jk}$$

若 n(t) 的自相关函数为 $r_n(t-u)$ 时, x_k 互不相关的正交函数集 $\{f_k(t)\}$ 满足齐次方程

$$\int_0^T r_n(t-u)f_k(u)du = \lambda_k f_k(t), \quad 0 \le t \le T$$

在白噪声条件下,正交函数集仍具有任意性。

欢迎批评指正!