## 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

ch4-3. 一般二元信号波形的检测—正交级数展开法

- 一般二元信号波形的检测—正交级数展开法
- ② 检测系统性能分析
- ③ 最佳信号波形设计

#### 一般二元信号波形的检测—信号模型

在简单二元信号的波形检测中,假设  $H_0$  下和假设  $H_1$  的接收信号分别为:

$$H_0: x(t) = s_0(t) + n(t),$$

$$0 \le t \le T$$

$$H_1: x(t) = s(t) + n(t),$$

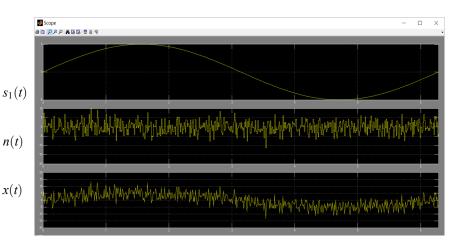
$$0 \le t \le T$$

其中,  $s_0(t)$  是能量为  $E_0$  的确知信号,  $s_1(t)$  是能量为  $E_1$  的确知信号 n(t) 是均值为 零, 功率谱密度为  $N_0/2$  的**高斯白噪声**。

段江涛 信号检测与估值

#### 接收信号 MATLAB 仿真 $H_1$

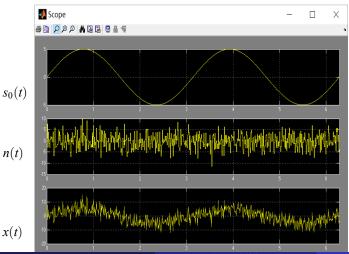
$$H_1: x(t) = 5\sin(t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$



段江涛

#### 接收信号 MATLAB 仿真 Ho

$$H_0: x(t) = 5\sin(2t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$



信号检测与估值

#### 检测步骤

- 首先,利用随机过程的正交级数展开,将随机过程用一组随机变量来表示;
- 然后,针对展开得到的随机变量,利用第三章的统计检测方法,构建贝叶斯 检测表达式;
- ❸ 最后,令 N 趋向于无穷大,利用展开系数与随机过程之间的表示关系,构建 波形信号的检测表达式。

#### Notes

- 确知信号的正交级数展开的展开系数是一组确定的值。
- 随机过程的正交级数展开的展开系数是一组随机变量,卡亨南-洛维展开可保证展开系数之间不相关。

#### 判决表达式—步骤 1

$$H_0: x(t) = s_0(t) + n(t), \quad 0 \le t \le T$$

$$H_1: x(t) = s_1(t) + n(t), \quad 0 < t < T$$

步骤 1,选一组完备的正交函数集  $\{f_k(t), k=1,2,\cdots\}$ , 对接收信号进行正交级数展开,得到一组随机变量  $x_k$ 

因为信号  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  是确知信号, n(t) 是均值为 0 的高斯白噪声, 所以可以任选正交函数集  $\{f_k(t)\}$ 

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

$$x_k = \int_0^T x(t) f_k(t) dt$$

$$H_0: x_k = s_{0k} + n_k, k = 1, 2, \dots$$

$$n_k = \int_0^T n(t) f_k(t) dt$$

$$H_1: x_k = s_{1k} + n_k, k = 1, 2, \dots$$

$$s_{ik} = \int_0^T s_i(t) f_k(t) dt, \quad i = 0, 1$$

#### 判决表达式—步骤1

$$x(t) = \lim_{N \to \infty} \sum_{k=1}^{N} x_k f_k(t)$$
 
$$x_k = \int_0^T x(t) f_k(t) dt$$

$$H_0: x_k = s_{0k} + n_k, k = 1, 2, \dots$$
 
$$n_k = \int_0^T n(t) f_k(t) dt$$

$$H_1: x_k = s_{1k} + n_k, k = 1, 2, \dots$$
 
$$s_{ik} = \int_0^T s_i(t) f_k(t) dt, \quad i = 0, 1$$

- 信号  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  是确知信号, n(t) 是均值为 0, 功率谱密度为  $P_n(\omega) = N_0/2$  的高斯白噪声;
- 无论在假设  $H_1$  下还是在假设  $H_2$  下,接收信号的 x(t) 都是高斯随机过程;
- 展开系数 x<sub>k</sub> 是高斯随机过程的积分结果,因而 x<sub>k</sub> 是高斯随机变量;
- 展开系数 xk 之间是互不相关的, 也是相互统计独立的;
- 高斯随机变量由均值和方差决定。由此求出两个假设下的概率密度函数  $p(x_k|H_i), k = 1, 2, ...; j = 0, 1$ 。

## 判决表达式—步骤 1: 假设 $H_0$ 下 $x_k$ 的均值和方差

$$H_0: x_k = s_{0k} + n_k, \quad n_k = \int_0^T n(t)f_k(t)dt, \quad$$
由于 $n(t)$  是均值为零的高斯白噪声,  $E[n(t)] = 0, E[n(t)n(u)] = r_n(t-u) = \frac{N_0}{2}\delta(t-u) = \frac{N_0}{2}, (\delta(t-u) = 1, t = u)$   $f_k(t)$  是一组正交函数集, $\int_0^T f_j(t)f_k(t)dt = 1, (j = k)$  
$$E[x_k|H_0] = E\left[\int_0^T x(t)f_k(t)dt\right] = E\left[\int_0^T (s_0(t) + n(t))f_k(t)dt\right]$$
 
$$= E\left[\int_0^T s_0(t)f_k(t)dt\right] + \int_0^T E[n(t)]f_k(t)dt = s_{0k} \quad \text{(by } s_{0k} = \int_0^T s_0(t)f_k(t)dt)$$
  $Var[x_k|H_0] = E[(x_k - E[x_k])^2] = E[n_k^2] = E\left[\int_0^T n(t)f_k(t)dt\int_0^T n(u)f_k(u)du\right]$  
$$= \int_0^T f_k(t) \left\{\int_0^T E[n(t)n(u)]f_k(u)du\right\} dt = \int_0^T f_k(t)\left[\int_0^T \frac{N_0}{2}\delta(t-u)f_k(u)du\right] dt$$
 
$$= \int_0^T f_k(t)\frac{N_0}{2}f_k(t)dt = \frac{N_0}{2}$$

段江涛

信号检测与估值

 $E[x_k|H_1] = E[s_{1k} + n_k]$ 

by  $x_k = s_{1k} + n_k$ 

10/29

#### 判决表达式—步骤 1: 假设 $H_1$ 下 $x_k$ 的均值和方差

$$H_1: x_k = s_{1k} + n_k, \quad s_{1k} = \int_0^T s_1(t) f_k(t) dt, \quad n_k = \int_0^T n(t) f_k(t) dt$$

$$E(s_{1k}) + E(n_k)$$
 by  $E(n_k) = 0$   $E(s_{1k}) = s_{1k}$  (确知信号展开系数为确定量,其均值就是本身)  $Var[x_k|H_1] = E[(x_k - E[x_k])^2]$  by  $x_k = s_{1k} + n_k, E[x_k] = s_{1k}$   $E[(s_{1k} + n_k - s_{1k})^2]$   $E[n_k^2] = \frac{N_0}{2}$ 

2019年10月

#### 判决表达式—步骤 1: 假设 $H_0, H_1$ 下 $x_k$ 的概率密度

$$E[x_k|H_0] = s_{0k}, \quad Var[x_k|H_1] = \frac{N_0}{2}$$

$$E[x_k|H_1] = s_{1k}, \quad Var[x_k|H_1] = \frac{N_0}{2}$$

$$p(x_k|H_0) = \left(\frac{1}{\pi N_0}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k - s_{0k})^2}{N_0}\right), k = 1, 2, \cdots$$

$$p(x_k|H_1) = \left(\frac{1}{\pi N_0}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k^2 - s_{1k})^2}{N_0}\right), k = 1, 2, \cdots$$

段江涛 信号检测与估值

#### 判决表达式—步骤 2: 假设 $H_0, H_1$ 下 $\mathbf{x}_N$ 的概率密度

步骤 2,利用前 N 项展开系数,构建似然比检验。由于信道是加性高斯白噪声,由 卡亨南—洛维展开可知,各展开系数是不相关的,因而也是相互独立的。

$$p(\mathbf{x}_N|H_0) = \prod_{k=1}^N p(x_k|H_0) = \prod_{k=1}^N \left(\frac{1}{\pi N_0}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k - s_{0k})^2}{N_0}\right)$$
$$p(\mathbf{x}_N|H_1) = \prod_{k=1}^N p(x_k|H_1) = \prod_{k=1}^N \left(\frac{1}{\pi N_0}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k - s_{1k})^2}{N_0}\right)$$
$$\mathbf{x}_N = (x_1, x_2, \dots)^T$$

#### 判决表达式—步骤 2: 似然比

$$\lambda(\mathbf{x}_{N}) = \frac{p(\mathbf{x}_{N}|H_{1})}{p(\mathbf{x}_{N}|H_{0})} \underset{H_{0}}{\overset{H_{1}}{\gtrsim}} \eta$$

$$\prod_{k=1}^{N} \left(\frac{1}{\pi N_{0}}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_{k} - s_{1k})^{2}}{N_{0}}\right) \underset{H_{0}}{\overset{H_{1}}{\gtrsim}} \eta$$

$$\prod_{k=1}^{N} \left(\frac{1}{\pi N_{0}}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_{k} - s_{0k})^{2}}{N_{0}}\right) \overset{H_{1}}{\rightleftharpoons} \eta$$

化简,得到

$$\ln \lambda(\boldsymbol{x}_N) = \frac{p(\boldsymbol{x}_N|H_1)}{p(\boldsymbol{x}_N|H_0)} = \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{1k} - \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{0k} + \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{0k}^2 - \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{1k}^2 \underset{H_0}{\overset{H_1}{\rightleftharpoons}} \ln \eta$$

## 判决表达式—步骤 3: 将离散判决式变成连续形式

$$\ln \lambda(\mathbf{x}_N) = \frac{p(\mathbf{x}_N|H_1)}{p(\mathbf{x}_N|H_0)} = \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{1k} - \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{0k} + \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{0k}^2 - \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{1k}^2 \mathop{\gtrless}_{H_0}^{H_1} \ln \eta$$

**步骤 3, 令**  $N\to\infty$ **, 将离散判决式变成连续形式** 因为在两个假设下接收信号  $x(t)(0\le t\le T)$  的展开系数  $x_k(k=1,2,\cdots)$  是无穷多个,而离散形式判决式只是取前有限 N 项的结果,因此应对上式取  $N\to\infty$  的极限。

$$\ln \lambda(x(t)) \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{N \to \infty} [\ln \lambda(\mathbf{x}_N)] \qquad (推导见简单二元信号波形检测)$$

$$= \lim_{N \to \infty} \left( \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{1k} - \frac{2}{N_0} \sum_{k=1}^N x_k s_{0k} + \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{0k}^2 - \frac{1}{N_0} \sum_{k=1}^N s_{1k}^2 \right)$$

$$= \frac{2}{N_0} \int_0^T x(t) s_1(t) dt - \frac{2}{N_0} \int_0^T x(t) s_0(t) dt + \frac{E_0}{N_0} - \frac{E_1}{N_0}$$

$$I[x(t)] \stackrel{\text{def}}{=} \int_0^T x(t) s_1(t) dt - \int_0^T x(t) s_0(t) dt \stackrel{H_1}{\geqslant} \frac{N_0}{2} \ln \eta + \frac{E_1}{2} - \frac{E_0}{2} \stackrel{\text{def}}{=} \gamma$$

段汀涛 信号检测与估值 2019年10月

#### 一般二元信号波形的检测—检测系统结构

$$l[x(t)] \stackrel{\textit{def}}{=} \int_0^T x(t) s_1(t) dt - \int_0^T x(t) s_0(t) dt \underset{H_0}{\overset{H_1}{\geq}} \frac{N_0}{2} \ln \eta + \frac{E_1}{2} - \frac{E_0}{2} \stackrel{\textit{def}}{=} \gamma$$

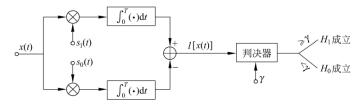


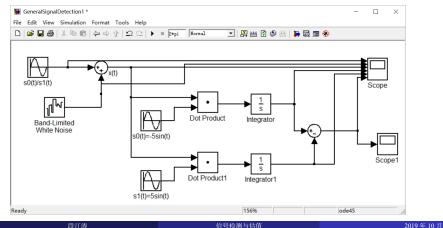
图4.12双路相关检测系统结构

检测统计量 l[x(t)] 由接收信号 x(t) 与确知信号  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  经相关运算得到。由互相关器和判决器实现。

#### 检测系统 MATLAB 仿真

$$H_0: x(t) = 5\sin(t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$

$$H_1: x(t) = 5\sin(2t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$



信号检测与估值

## 接收信号 MATLAB 仿真 H<sub>1</sub>

$$H_1: x(t) = 5\sin(t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$

 $5\sin(t)$ 

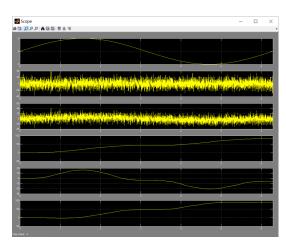
n(t)

x(t)

$$\int_0^T x(t)s_1(t)dt$$

$$\int_0^T x(t)s_0(t)dt$$

l(x(t)]



#### 接收信号 MATLAB 仿真 H<sub>0</sub>

$$H_0: x(t) = 5\sin(2t) + n(t), \quad 0 \le t \le 2\pi$$

 $5\sin(2t)$ 

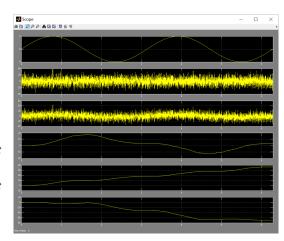
n(t)

x(t)

$$\int_0^T x(t)s_1(t)dt$$

$$\int_0^T x(t)s_0(t)dt$$

l(x(t)]



#### 一般二元信号波形检测—步骤归纳

- 首先,利用随机过程的正交级数展开,将随机过程用一组随机变量来表示;
- 然后,针对展开得到的随机变量,利用第三章的统计检测方法,构建贝叶斯 检测表达式;
- 3 最后,令 N 趋向于无穷大,利用展开系数与随机过程之间的表示关系,构建 波形信号的检测表达式。

$$l[x(t)] \stackrel{\text{def}}{=} \int_0^T x(t)s_1(t)dt - \int_0^T x(t)s_0(t)dt \underset{H_0}{\gtrless} \frac{N_0}{2} \ln \eta + \frac{E_1}{2} - \frac{E_0}{2} \stackrel{\text{def}}{=} \gamma$$

#### 检测系统性能分析

$$l[x(t)] \stackrel{def}{=} \int_{0}^{T} x(t)s_{1}(t)dt - \int_{0}^{T} x(t)s_{0}(t)dt \underset{H_{0}}{\overset{H_{1}}{\geqslant}} \frac{N_{0}}{2} \ln \eta + \frac{E_{1}}{2} - \frac{E_{0}}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$$

统计量

$$l[x(t)] \stackrel{def}{=} \int_0^T x(t)s_1(t)dt - \int_0^T x(t)s_0(t)dt$$

两个判决概率

$$P(H_1|H_0) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_0)dl \quad P(H_1|H_1) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_1)dl$$

由于接收信号 x(t) 是以高斯随机过程,所以统计量 l 为服从高斯分布的随机变量。

#### 检测系统性能分析

#### 统计量

$$l[x(t)] \stackrel{\text{def}}{=} \int_0^T x(t)s_1(t)dt - \int_0^T x(t)s_0(t)dt$$

假设 $H_0$ 下,l的均值和方差为

$$E[l|H_0] = E\left[\int_0^T x(t)s_1(t)dt|H_0 - \int_0^T x(t)s_0(t)dt|H_0\right] = \rho\sqrt{E_1E_0} - E_0$$

$$Var[l|H_0] = E\left\{\left[(l|H_0) - E[l|H_0]\right]^2\right\} = \frac{N_0}{2}(E_1 + E_0 - 2\rho\sqrt{E_0E_1})$$

式中, 信号  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  之间的波形相关系数  $\rho$  为

$$\rho \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{\sqrt{E_0 E_1}} \int_0^T s_0(t) s_1(t) dt, \quad (|\rho| \le 1)$$

#### 检测系统性能分析

#### 统计量

$$l[x(t)] \stackrel{def}{=} \int_0^T x(t)s_1(t)dt - \int_0^T x(t)s_0(t)dt$$

类似地, 假设  $H_1$  下, l 的均值和方差为

$$E[l|H_1] = E_1 - \rho \sqrt{E_1 E_0}$$

$$Var[l|H_0] = \frac{N_0}{2} (E_1 + E_0 - 2\rho \sqrt{E_0 E_1})$$

式中, 信号  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  之间的波形相关系数  $\rho$  为

$$\rho \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{\sqrt{E_0 E_1}} \int_0^T s_0(t) s_1(t) dt, \quad (|\rho| \le 1)$$

2019年10月

#### 检测系统性能分析

定义偏移系数 & 为

$$d^{2} \stackrel{\text{def}}{=} \frac{(E(l|H_{1}) - E(l|H_{0}))^{2}}{Var(l|H_{0})} = \frac{2}{N_{0}}(E_{1} + E_{0} - 2\rho\sqrt{E_{0}E_{1}})$$

判决概率为

$$P(H_1|H_0) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_0)dl = Q\left(\frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}\right)$$
$$P(H_1|H_1) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_1)dl = Q\left(\frac{\ln \eta}{d} - \frac{d}{2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值

#### 最佳信号波形设计(1)

偏移系数  $d^2$  和波形相关系数  $\rho$ :

$$d^{2} = \frac{2}{N_{0}}(E_{1} + E_{0} - 2\rho\sqrt{E_{0}E_{1}}), \quad \rho = \frac{1}{\sqrt{E_{0}E_{1}}} \int_{0}^{T} s_{0}(t)s_{1}(t)dt, \quad (|\rho| \le 1)$$

因为  $|\rho| \le 1$ , 所以当  $\rho = -1$  时,  $d^2$  可取最大值。令  $E_0$  与  $E_1$  之和为常数,则  $E_0 = E_1$  时,  $E_0E_1$  最大。

所以,在高斯白噪声条件下,对于确知一般二元信号的波形检测,当两个信号设计成互反信号时,可在信号能量给定的约束下获得最好的检测性能,而与信号的波形无关。

设 
$$E_0 = E_1 = E_s$$
,  $\Longrightarrow \sqrt{E_0 E_1} = E_s$  如果信号设计成  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  互反:  $s_0(t) = -s_1(t)$ , 
$$\int_0^T s_0(t) s_1(t) dt = E_s \implies |\rho| = -1$$
  $d^2 = \frac{8}{N} E_s$  取得最大值  $\Longrightarrow$  最佳波形设计

2019年10月

#### 最佳信号波形设计(2)

偏移系数  $d^2$  和波形相关系数  $\rho$ :

$$d^{2} = \frac{2}{N_{0}}(E_{1} + E_{0} - 2\rho\sqrt{E_{0}E_{1}}), \quad \rho = \frac{1}{\sqrt{E_{0}E_{1}}} \int_{0}^{T} s_{0}(t)s_{1}(t)dt, \quad (|\rho| \le 1)$$

设  $E_0 = E_1 = E_s$ ,  $\Longrightarrow \sqrt{E_0 E_1} = E_s$ 

如果信号设计成  $s_0(t)$  和  $s_1(t)$  正交:

$$\int_0^T s_0(t)s_1(t)dt = 0 \implies \rho = 0$$

$$d^2 = \frac{4}{N_0}E_s$$

检测性能差于信号互反时的波形设计

打游 信号检测与估值

2019年10月

26/29

## 最佳信号波形设计(3)

偏移系数  $d^2$  和波形相关系数  $\rho$ :

$$d^2 = \frac{2}{N_0}(E_1 + E_0 - 2\rho\sqrt{E_0E_1}), \quad \rho = \frac{1}{\sqrt{E_0E_1}} \int_0^T s_0(t)s_1(t)dt, \quad (|\rho| \le 1)$$

设 
$$E_0 = E_1 = E_s$$
,  $\Longrightarrow \sqrt{E_0 E_1} = E_s$ 

如果信号设计成:

$$0 < \int_0^T s_0(t)s_1(t)dt \le E_s \implies 0 < \rho \le 1$$
$$\frac{4}{N_0}E_s > d^2 \ge 0$$

 $\rho \rightarrow 1$ ,  $d^2 \rightarrow 0$  检测性能↓, 信号波形设计不合理!

受江涛 信号检测与估值

#### 最佳信号波形设计

最佳波形设计 
$$ho = -1, s_0(t) = -s_1(t), d^2 = \frac{8}{N_0} E_s, E_0 = E_1 = E_s$$

在高斯白噪声条件下,对于确知一般二元信号的波形检测,当两个信号设计成互反信号时,可在信号能量给定的约束下获得最好的检测性能。

$$s_0(t), s_1(t)$$
 正交波形设计  $\rho = 0, d^2 = \frac{4}{N_0} E_s, E_0 = E_1 = E_s$ 

信号的检测性能差于同信号能量的反相信号。

#### 不合理波形设计 $0 < \rho \le 1, E_0 = E_1 = E_s$

 $\frac{4}{N_0}E_s > d^2 \ge 0 \implies \rho \to 1, d^2 \to 0,$  检测性能逐步变差。

#### 检测步骤

- 首先,利用随机过程的正交级数展开,将随机过程用一组随机变量来表示;
- 然后,针对展开得到的随机变量,利用第三章的统计检测方法,构建贝叶斯 检测表达式;
- ❸ 最后,令 N 趋向于无穷大,利用展开系数与随机过程之间的表示关系,构建 波形信号的检测表达式。

#### Notes

- 确知信号的正交级数展开的展开系数是一组确定的值。
- 随机过程的正交级数展开的展开系数是一组随机变量,卡亨南-洛维展开可保证展开系数之间不相关。

# 欢迎批评指正!