段江涛 机电工程学院



2019年9月

ch3. 信号检测与估计理论的基础知识

ch3-3. 贝叶斯准则—例题(续)及性能分析

- 贝叶斯检测步骤回顾
- ② 贝叶斯准则例题 2
- ③ 贝叶斯检测性能分析
- 贝叶斯准则例题 3,4

$$H_0: x = -A + n, \quad H_1: x = A + n$$

 $H_0: x_k = -A + n_k, \quad H_1: x_k = A + n_k$
 $k = 1, 2, ..., N, \quad \mathbf{x} = (x_1, x_2, ..., x_N)^T$

 $P(H_i|H_j) = \int_{\mathcal{D}} p(\mathbf{x}|H_j) d\mathbf{x}$

$$P(H_0|H_0) = \int_{R_0} p(\mathbf{x}|H_0)d\mathbf{x}, \qquad P(H_1|H_0) = \int_{R_1} p(\mathbf{x}|H_0)d\mathbf{x}$$

$$P(H_0|H_1) = \int_{R_0} p(\mathbf{x}|H_1)d\mathbf{x}, \qquad P(H_1|H_1) = \int_{R_1} p(\mathbf{x}|H_1)d\mathbf{x}$$

$$\mathbf{R} = R_0 \cup R_1, \quad R_0 \cap R_1 = \emptyset, \quad \int_{\mathbf{R}} p(\mathbf{x}|H_j)d\mathbf{x} = 1$$

$$P(H_0|H_0) + P(H_1|H_0) = \int_{R_0} p(\mathbf{x}|H_0)d\mathbf{x} + \int_{R_1} p(\mathbf{x}|H_0)d\mathbf{x} = \int_{\mathbf{R}} p(\mathbf{x}|H_0)d\mathbf{x} = 1$$

$$P(H_0|H_1) + P(H_1|H_1) = \int_{R_0} p(\mathbf{x}|H_1)d\mathbf{x} + \int_{R_1} p(\mathbf{x}|H_1)d\mathbf{x} = \int_{\mathbf{R}} p(\mathbf{x}|H_1)d\mathbf{x} = 1$$

[涛 信号检测与估值

贝叶斯判决准则

贝叶斯检测步骤回顾

$$\frac{p(x|H_1)}{p(x|H_0)} \underset{H_0}{\overset{H_1}{\geqslant}} \frac{P(H_0)(c_{10} - c_{00})}{P(H_1)(c_{01} - c_{11})} \implies \lambda(x) \underset{H_0}{\overset{H_1}{\geqslant}} \eta$$

利用贝叶斯判决准则进行检测的基本步骤:

- **①** 计算两个似然函数,构建似然比 $\lambda(x) \stackrel{def}{=} \frac{p(x|H_1)}{p(x|H_0)}$
- ② 根据两个假设的先验概率和代价因子, 计算判决门限 $\eta \stackrel{def}{=} \frac{P(H_0)(c_{10}-c_{00})}{P(H_1)(c_{01}-c_{11})}$
- 3 利用上式,形成贝叶斯检测基本表达式 $\lambda(x)$ $\underset{H_0}{\gtrless} \eta$
- 4 化简, 形成贝叶斯检测判决表达式。如对数似然比检验 $\ln \lambda(x) \underset{H_0}{\gtrless} \ln \eta \implies l(x) \underset{H_0}{\gtrless} \gamma$

考虑以下信号检测问题:

$$H_0: x_k = n_{0k}, \qquad k = 1, 2, \dots, N$$

$$H_1: x_k = n_{1k}, \qquad k = 1, 2, \dots, N$$

其中 n_{0k} 是均值为零, 方差为 σ_0^2 的高斯随机变量, n_{1k} 是均值为零, 方差为 σ_1^2 的高斯随机变量, 且不同采样时刻的加性噪声之间是相互统计独立的。

求:请给出上述问题的贝叶斯检测准则。

2019年9月

6/28

解: N 次独立采样, 样本为 $x_k(k = 1, 2, \dots, N)$:

$$H_0: x_k = n_{0k}$$

$$k = 1, 2, \cdots, N$$

$$H_1: x_k = n_{1k}$$

$$k=1,2,\cdots,N$$

步骤 1: 计算两个似然函数, 构建似然比

由于 n 是高斯分布随机变量, 因此在 H_0 假设下, 第 k 次采样值 x_k 服从高斯分布, 且均值为 0, 方差为 σ_0^2 ; 在 H_1 假设下, 第 k 次采样值 x_k 服从均值为 0, 方差为 σ_1^2 的高斯分布。

$$p(x_k|H_0) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_0^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_0^2}\right) \implies p(\mathbf{x}|H_0) = \prod_{k=1}^N \left(\frac{1}{2\pi\sigma_0^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_0^2}\right)$$

$$p(x_k|H_1) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_1^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_1^2}\right) \implies p(\mathbf{x}|H_1) = \prod_{k=1}^N \left(\frac{1}{2\pi\sigma_1^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_1^2}\right)$$

$$\lambda(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)} = \left(\frac{\sigma_0}{\sigma_1}\right)^N \exp\left(\left(\frac{1}{2\sigma_0} - \frac{1}{2\sigma_1}\right)\sum_{k=1}^N x_k^2\right)$$

江涛 信号检测与估值

贝叶斯准则例题 2: 解续(1)

步骤 2: 根据两个假设的先验概率和代价因子, 计算判决门限

$$\eta \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(H_0)(c_{10} - c_{00})}{P(H_1)(c_{01} - c_{11})}$$

步骤 3: 形成贝叶斯检测基本表达式

$$\lambda(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)} \mathop{\gtrsim}_{H_0}^{H_1} \eta$$

$$\left(\frac{\sigma_0}{\sigma_1}\right)^N \exp\left(\left(\frac{1}{2\sigma_0} - \frac{1}{2\sigma_1}\right) \sum_{k=1}^N x_k^2\right) \stackrel{H_1}{\underset{H_0}{\gtrless}} \eta$$

步骤 4: 化简, 形成贝叶斯检测判决表达式

$$\left(\frac{1}{2\sigma_0} - \frac{1}{2\sigma_1}\right) \sum_{k=1}^{N} x_k^2 \underset{H_0}{\overset{H_1}{\gtrless}} \ln \eta - N \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1} \implies \frac{\sigma_1^2 - \sigma_0^2}{2\sigma_1^2 \sigma_0^2} \sum_{k=1}^{N} x_k^2 \underset{H_0}{\overset{H_1}{\gtrless}} \ln \eta - N \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1}$$

段江涛 信号检测与估值 2019 年 9 月

贝叶斯准则例题 2: 解续(2)

步骤 4: 化简, 形成贝叶斯检测判决表达式

$$\frac{\sigma_1^2 - \sigma_0^2}{2\sigma_1^2\sigma_0^2} \sum_{k=1}^{N} x_k^2 \underset{H_0}{\overset{H_1}{\geqslant}} \ln \eta - N \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1}$$

经过上述化简, 信号检测的判决式由似然比检验的形式, 简化为检验统计量 l(x) 与检测门限 γ 相比较的形式, 形成贝叶斯检测判决表达式:

如果
$$\sigma_1^2 > \sigma_0^2$$
 $l(\mathbf{x}) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{2\sigma_1^2 \sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2} (\frac{\ln \eta}{N} - \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1}) \stackrel{def}{=} \gamma$

如果
$$\sigma_1^2 < \sigma_0^2$$
 $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_1}{\gtrless} \frac{2\sigma_1^2 \sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2} (\frac{\ln \eta}{N} - \ln \frac{\sigma_0}{\sigma_1}) \stackrel{def}{=} \gamma$

检验统计量 $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k$ 是观测信号 $x_k (k = 1, 2, ..., N)$ 的求和取平均值的结 果, 即它是 $x_k(k=1,2,\ldots,N)$ 的函数, 是一个随机变量。

两种假设下的观测量 $(l|H_0),(l|H_1)$ 也是服从高斯分布的随机变量。

8/28

贝叶斯检测性能分析

问题 1: 贝叶斯检测准则是一种平均代价最小的判决准则,按照贝叶斯检测准则, 能获得平均代价到底等于多少?

问题 2: 利用贝叶斯检测准则进行检测,平均检测错误概率如何计算?

贝叶斯检测性能分析

间题

问题 1: 贝叶斯检测准则是一种平均代价最小的判决准则,按照贝叶斯检测准则,能获得平均代价到底等于多少?

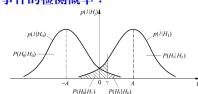
$$C = P(H_0)(c_{00}P(H_0|H_0) + c_{10}P(H_1|H_0)) + P(H_1)(c_{01}P(H_0|H_1) + c_{11}P(H_1|H_1))$$

问题 2: 利用贝叶斯检测准则进行检测,平均检测错误概率如何计算?

$$P_e = P(H_0)P(H_1|H_0) + P(H_1)P(H_0|H_1)$$

上述两个问题的关键在于,如何计算四种事件的检测概率?

正确判决概率 \uparrow : $P(H_1|H_1), P(H_0|H_0)$ 错误判决概率 \downarrow : $P(H_0|H_1), P(H_1|H_0)$



10/28

段江涛 信号检测与估值 2019年9月

判决概率的计算

$$\lambda(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)} \qquad \text{or} \qquad \lambda(\overline{\mathbf{x}}) = \frac{p(\overline{\mathbf{x}}|H_1)}{p(\overline{\mathbf{x}}|H_0)}$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$

$$\ln(\lambda(\mathbf{x})) = \ln\left(\frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)}\right) \qquad \text{or} \qquad \ln(\lambda(\overline{\mathbf{x}})) = \ln\left(\frac{p(\overline{\mathbf{x}}|H_1)}{p(\overline{\mathbf{x}}|H_0)}\right)$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$
最终统计量
$$l(\mathbf{x}) \quad \text{or} \quad l(\overline{\mathbf{x}})$$

根据最终的统计量来计算各种判决概率

段江涛 信号检测与估值 2019 年 9 月

判决概率的计算步骤

计算基本原则: 根据化简后的最简判决表达式进行计算。计算步骤如下:

● 推导贝叶斯检测准则的最简判决表达式。

$$l(\mathbf{x}) \overset{H_1}{\underset{H_0}{\gtrless}} \gamma$$

根据最简判决表达式,计算各种假设下,统计量的概率密度函数。

$$p(l|H_0)$$
 $p(l|H_1)$

3 计算判决概率

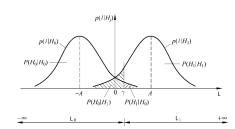
$$P(H_0|H_1) = \int_{-\infty}^{\gamma} p(l|H_1)dl$$

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

$$P(H_1|H_1) = 1 - P(H_0|H_1)$$

$$P(H_1|H_1) = 1 - P(H_0|H_1)$$

$$P(H_0|H_0) = 1 - P(H_1|H_0)$$



段江涛 信号检测与估值

考虑以下信号检测问题:

$$H_0: x_k = n_k,$$

$$k = 1, 2, ..., N$$

$$H_1: x_k = A + n_k$$

$$k = 1, 2, ..., N$$

其中 n_k 是均值为零, 方差为 σ_n^2 的高斯随机变量, 且不同采样时刻的加性噪声之 间是相互统计独立的。请

- 请给出上述问题的贝叶斯检测准则。
- ② 当 N = 1 时, 计算判决概率 $P(H_1|H_1)$ 和 $P(H_1|H_0)$ 。
- **3** 当 N > 1 时, 计算判决概率 $P(H_1|H_1)$ 和 $P(H_1|H_0)$ 。

2019年9月

14/28

贝叶斯准则例题 3: 解

解: N 次独立采样, 样本为 $x_k(k = 1, 2, \dots, N)$:

$$H_0: x_k = n_k \qquad \qquad k = 1, 2, \cdots, N$$

$$H_1: x_k = A + n_k \qquad \qquad k = 1, 2, \cdots, N$$

步骤 1: 计算两个似然函数, 构建似然比

由于 n 是高斯分布随机变量, 因此在 H_0 假设下, 第 k 次采样值 x_k 服从高斯分布, 且均值为 0, 方差为 σ_{*}^{2} ; 在 H_{1} 假设下, 第 k 次采样值 x_{k} 服从均值为 A, 方差为 σ_{*}^{2} 的高斯分布。

$$p(x_k|H_0) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_n^2}\right) \implies p(\mathbf{x}|H_0) = \prod_{k=1}^N \left(\frac{1}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{x_k^2}{2\sigma_n^2}\right)$$

$$p(x_k|H_1) = \left(\frac{1}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k - A)^2}{2\sigma_n^2}\right) \implies p(\mathbf{x}|H_1) = \prod_{k=1}^{N} \left(\frac{1}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(x_k - A)^2}{2\sigma_n^2}\right)$$

$$\lambda(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)} = \exp\left(\frac{\sum_{k=1}^{N} (x_k^2 - (x_k - A)^2)}{2\sigma_n^2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值

贝叶斯准则例题 3: 解续(1)

步骤 2: 根据两个假设的先验概率和代价因子, 计算判决门限

$$\eta \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(H_0)(c_{10} - c_{00})}{P(H_1)(c_{01} - c_{11})}$$

步骤 3: 形成贝叶斯检测基本表达式

$$\lambda(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|H_1)}{p(\mathbf{x}|H_0)} \stackrel{H_1}{\underset{H_0}{\rightleftharpoons}} \eta$$

$$\exp\left(\frac{\sum\limits_{k=1}^{N} (x_k^2 - (x_k - A)^2)}{2\sigma_n^2}\right) \stackrel{H_1}{\underset{H_0}{\gtrless}} \eta$$

步骤 4: 化简,形成贝叶斯检测判决表达式

$$\begin{split} -NA^2 + \sum_{k=1}^{N} 2Ax_k &\underset{H_0}{\stackrel{H_1}{\gtrless}} 2\sigma_n^2 \ln \eta \implies \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\stackrel{H_1}{\gtrless}} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{A} + \frac{NA}{2} \\ l(\mathbf{x}) &\stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\stackrel{H_1}{\gtrless}} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma \end{split}$$

2019年9月

16/28

贝叶斯准则例题 3: 解续 (2)

经过上述化简,信号检测的判决式由似然比检验的形式,简化为检验统计量 l(x) 与检测门限 γ 相比较的形式,形成贝叶斯检测判决表达式:

$$l(\mathbf{x}) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\stackrel{H_1}{\geqslant}} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{\text{def}}{=} \gamma$$

检验统计量 $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k$ 是观测信号 $x_k (k = 1, 2, ..., N)$ 的求和取平均值的结果,即它是 $x_k (k = 1, 2, ..., N)$ 的函数,是一个随机变量。

因为高斯随机变量的线性组合还是高斯随机变量, 所以两种假设下的观测量 $(I|H_0),(I|H_1)$ 也是服从高斯分布的随机变量。

受江涛 信号检测与估值

贝叶斯准则例题 3: 解续(3)

N 次独立采样, 样本为 $x_k(k = 1, 2, ..., N)$

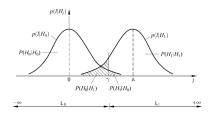
$$H_0: x_k = n_k$$

$$H_1: x_k = A + n_k$$

贝叶斯检测判决表达式:

$$l(\boldsymbol{x}) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$$

$$n_k \sim \mathcal{N}(0, \sigma_n^2)$$
 $(l|H_0) \sim \mathcal{N}(0, \frac{\sigma_n^2}{N})$ $(l|H_1) \sim \mathcal{N}(A, \frac{\sigma_n^2}{N})$



段汀涛 信号检测与估值 2019年9月

贝叶斯准则例题 3: 性能分析—观测量 (1/H₀)

$$H_0: x_k = n_k$$
 $H_1: x_k = A + n_k$ $\frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$ 统计量: $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k$

假设 H_0 条件下, 统计量 l(x) 为高斯分布, 均值和方差分别为

$$E[l|H_0] = E\left[\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}(x_k|H_0)\right] = E\left[\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}n_k\right] = \frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}E[n_k] = 0$$

$$Var[l|H_0] = E\left[(l|H_0 - E(l|H_0))^2\right] = E\left[\left(\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}n_k\right)^2\right]$$

$$= \frac{1}{N^2}\sum_{k=1}^{N}E[n_k^2] = \frac{1}{N^2}\sum_{k=1}^{N}\sigma_n^2 = \frac{\sigma_n^2}{N}$$

因此, $(l|H_0) \sim \mathcal{N}(0, \frac{\sigma_n^2}{N})$

$$p(l|H_0) = \left(\frac{1}{2\pi Var[l|H_0]}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(l-E[l|H_0])^2}{2Var[l|H_0]}\right) = \left(\frac{N}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{Nl^2}{2\sigma_n^2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值 2019年9月

以中新准则例题 3: 性能分析——观测重
$$(l|H_0)$$

$$p(l|H_0) = \left(\frac{N}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{Nl^2}{2\sigma_n^2}\right)$$

$$P(H_1|H_0) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_0)dl \implies Q(x) = \int_{x}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

$$= \int_{\gamma}^{\infty} \left(\frac{N}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{Nl^2}{2\sigma_n^2}\right) dl \qquad \text{by } l = \frac{\sigma_n u}{\sqrt{N}}$$

$$= \int_{\frac{\sqrt{N}\gamma}{\sigma_n}}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

$$= Q\left(\frac{\sqrt{N}\gamma}{\sigma_n}\right) = Q\left(\frac{\sqrt{N}\left(\frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2}\right)}{\sigma_n}\right)$$

信号检测与估值 2019年9月

贝叶斯准则例题 3: 性能分析—观测量 $(l|H_0)$

$$H_0: x_k = n_k$$
 $H_1: x_k = A + n_k$ $\frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$ 统计量: $l(\mathbf{x}) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k$

$$P(H_1|H_0) = Q\left(\frac{\sqrt{N}\left(\frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2}\right)}{\sigma_n}\right)$$

$$= Q\left(\frac{\sigma_n \ln \eta}{\sqrt{N}A} + \frac{\sqrt{N}A}{2\sigma_n}\right) \qquad \text{by } d^2 = \frac{NA^2}{\sigma_n^2}$$

$$= Q\left(\frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值

贝叶斯准则例题 3: 性能分析—观测量 $(l|H_1)$

$$H_0: x_k = n_k$$
 $H_1: x_k = A + n_k$ $\frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$ 统计量: $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k$

假设 H_1 条件下, 统计量 l(x) 为高斯分布, 均值和方差分别为

$$E[l|H_1] = E\left[\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}(x_k|H_1)\right] = E\left[\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}(A+n_k)\right] = A + \frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}E[n_k] = A$$

$$Var[l|H_1] = E\left[(l|H_1 - E(l|H_1))^2\right] = E\left[\left(\frac{1}{N}\sum_{k=1}^{N}(A+n_k) - A\right)^2\right]$$

$$= \frac{1}{N^2}\sum_{k=1}^{N}E[n_k^2] = \frac{1}{N^2}\sum_{k=1}^{N}\sigma_n^2 = \frac{\sigma_n^2}{N}$$

因此, $(l|H_1) \sim \mathcal{N}(A, \frac{\sigma_n^2}{N})$

$$p(l|H_1) = \left(\frac{1}{2\pi Var[l|H_1]}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{(l-E[l|H_1])^2}{2Var[l|H_1]}\right) = \left(\frac{N}{2\pi\sigma_n^2}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{N(l-A)^2}{2\sigma_n^2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值 2019 年 9 月

贝叶斯准则例题 3: 性能分析—观测量 $(l|H_1)$

$$H_{0}: x_{k} = n_{k}$$

$$H_{1}: x_{k} = A + n_{k}$$

$$\frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_{k} \underset{H_{0}}{\overset{H_{1}}{\geqslant}} \frac{\sigma_{n}^{2} \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \frac{def}{=} \gamma$$

$$f(l|H_{1}) = \left(\frac{N}{2\pi\sigma_{n}^{2}}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{N(l-A)^{2}}{2\sigma_{n}^{2}}\right)$$

$$P(H_{1}|H_{1}) = \int_{\gamma}^{\infty} p(l|H_{1})dl \implies Q(x) = \int_{x}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^{2}}{2}\right) du$$

$$= \int_{\gamma}^{\infty} \left(\frac{N}{2\pi\sigma_{n}^{2}}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{N(l-A)^{2}}{2\sigma_{n}^{2}}\right) dl \qquad \text{by } l = \frac{\sigma_{n}u}{\sqrt{N}} + A$$

$$= \int_{\frac{\sqrt{N}(\gamma-A)}{\sigma_{n}}}^{\infty} \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^{2}}{2}\right) du$$

$$= Q\left(\frac{\sqrt{N}(\gamma-A)}{\sigma_{n}}\right) = Q\left(\frac{\sqrt{N}\left(\frac{\sigma_{n}^{2} \ln \eta}{NA} - \frac{A}{2}\right)}{\sigma_{n}}\right)$$

受江涛 信号检测与估值 2019 年 9 月

贝叶斯准则例题 3: 性能分析—观测量 (I|H₁)

$$H_0: x_k = n_k$$
 $H_1: x_k = A + n_k$ $\frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$ 统计量: $l(x) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k$

$$P(H_1|H_1) = Q\left(\frac{\sqrt{N}\left(\frac{\sigma_n^2 \ln \eta}{NA} - \frac{A}{2}\right)}{\sigma_n}\right)$$

$$= Q\left(\frac{\sigma_n \ln \eta}{\sqrt{N}A} - \frac{\sqrt{N}A}{2\sigma_n}\right) \qquad \text{by } d^2 = \frac{NA^2}{\sigma_n^2}$$

$$= Q\left(\frac{\ln \eta}{d} - \frac{d}{2}\right)$$

段江涛 信号检测与估值 2019年9月

贝叶斯准则例题 3(小结 1)

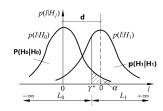
$$N$$
 次独立采样, 样本为 $x_k(k = 1, 2, ..., N)$

$$n_k \sim \mathcal{N}(0, \sigma_n^2)$$

$$H_0: x_k = n_k$$
 $(l|H_0) \sim \mathcal{N}(0, \frac{\sigma_n^2}{N})$

$$H_1: x_k = A + n_k$$
 $(l|H_1) \sim \mathcal{N}(A, \frac{\sigma_n^2}{N})$

检验统计量 l(x), 归一化后, $(l|H_i) \sim \mathcal{N}(0,1)$



 $p(l|H_i)(j=0,1)$: 假设 H_i 下观测信号的概率 密度函数; $r^+ = \frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}$; $\alpha = P(H_1|H_0)$

判决表达式:
$$l(\mathbf{x}) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\gtrless} \frac{\sigma^2 \ln \eta}{NA} + \frac{A}{2} \stackrel{def}{=} \gamma$$

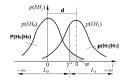
判决概率: (式中, 信噪比 $d^2 = \frac{NA^2}{\sigma^2}$)

$$P(H_1|H_0) = Q\left(\frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}\right), \qquad P(H_0|H_0) = 1 - Q\left(\frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}\right)$$

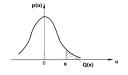
$$P(H_1|H_1) = Q\left(\frac{\ln\eta}{d} - \frac{d}{2}\right), \qquad P(H_0|H_1) = 1 - Q\left(\frac{\ln\eta}{d} - \frac{d}{2}\right)$$

信号检测与估值 2019年9月

贝叶斯准则例题 3(小结 2)



 $p(l|H_j)(j=0,1)$: 假设 H_j 下观测信号的概率 密度函数; $r^+ = \frac{\ln \eta}{d} + \frac{d}{2}$; $\alpha = P(H_1|H_0)$



$$Q(x) = \int_x^\infty \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du.$$
 $Q(x)$ 是单调递减函数, 其反函数: $Q^{-1}[ullet]$

因为
$$P(H_1|H_0) = Q(\ln \eta/d + d/2) \implies \ln \eta/d = Q^{-1}[P(H_1|H_0)] - d/2$$
 这样有:

$$P(H_1|H_1) = Q(\ln \eta/d - d/2)$$

= $Q[Q^{-1}[P(H_1|H_0)] - d/2 - d/2] = Q[Q^{-1}[P(H_1|H_0)] - d]$

这说明, 当给定 $P(H_1|H_0)$ 时, $P(H_1|H_1)$ 随功率信噪比 $(d^2 = NA^2/\sigma_n^2)$ 单调增加。 另一方面, 采样次数 $N \uparrow \Longrightarrow d \uparrow$, $p(l|H_0)$, $p(l|H_1)$ 的间距 $d \uparrow$, 检测性能 \uparrow 。

段江涛 信号检测与估值 2019 年 9 月

贝叶斯准则例题 4(作业)

考虑以下信号检测问题:

$$H_0: x_k = 1 + n_k,$$
 $k = 1, 2, ..., N$
 $H_1: x_k = -1 + n_k,$ $k = 1, 2, ..., N$

其中 n_k 是均值为零, 方差为 $\sigma_n^2 = 1/2$ 的高斯随机变量, 且不同采样时刻的加性噪声之间是相互统计独立的。

若两种假设先验等概的, 且代价因子为 $c_{00} = 1$, $c_{10} = 4$, $c_{11} = 2$, $c_{01} = 3$ 。请给出上述问题的贝叶斯检测准则和平均代价 C。

江涛 信号检测与估值

步骤 1: 计算两个似然函数, 构建似然比 $\lambda(x) = \frac{p(x|H_1)}{p(x|H_0)}$

步骤 2: 根据两个假设的先验概率和代价因子, 计算判决门限 $\eta \stackrel{def}{=} \frac{P(H_0)(c_{10}-c_{00})}{P(H_1)(c_{01}-c_{11})}$

步骤 3: 形成贝叶斯检测基本表达式 $\lambda(x)=rac{p(x|H_1)}{p(x|H_0)}\mathop{\gtrless}_{H_0}^{H_1}\eta$

步骤 4: 化简, 形成贝叶斯检测判决表达式 $l(\mathbf{x}) \stackrel{def}{=} \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} x_k \underset{H_0}{\gtrless} \stackrel{def}{=} \gamma$

步骤 5: 性能分析

计算判决概率: $P(H_1|H_0)$, $P(H_0|H_0)$, $P(H_0|H_1)$, $P(H_1|H_1)$, 其中,

信噪比:
$$d^2 = \frac{4N}{\sigma_n^2}$$
, $Q(x) = \int_x^\infty \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$

计算平均代价:

$$C = P(H_0)(c_{00}P(H_0|H_0) + c_{10}P(H_1|H_0)) + P(H_1)(c_{01}P(H_0|H_1) + c_{11}P(H_1|H_1))$$

段江涛 信号检测与估值 2019年9月

欢迎批评指正!