

Processamento Estatístico de Sinais: Lista 5

Problema 1 Seja $\underline{\theta} \in \mathfrak{R}^p$ um vetor de parâmetros determinísticos e desconhecidos e seja $\mathbf{X} : \mathcal{S} \rightarrow \mathfrak{R}^N$ um vetor aleatório discreto definido no espaço de probabilidade $(\mathcal{S}, \mathcal{F}, P)$ com função massa de probabilidade

$$P_{\underline{\theta}}(\mathbf{x}) = P(\{\mathbf{X} = \mathbf{x}\} | \underline{\theta}),$$

parametrizada pelo vetor desconhecido $\underline{\theta}$. Seja em seguida $\mathbf{T} : \mathfrak{R}^N \rightarrow \mathfrak{R}^M$ uma função mensurável e defina o novo vetor aleatório $\mathbf{T}(\mathbf{X}) : \mathcal{S} \rightarrow \mathfrak{R}^M$. Mostre que $\mathbf{T}(\mathbf{X})$ é uma estatística suficiente para inferência do vetor de parâmetros $\underline{\theta}$ se a função massa de probabilidade de \mathbf{X} puder ser fatorada como o produto

$$P_{\underline{\theta}}(\mathbf{x}) = a(\mathbf{x})b_{\underline{\theta}}(\mathbf{t}), \quad \mathbf{t} = \mathbf{T}(\mathbf{x}) .$$

Problema 2 Considere um teste de hipóteses binárias simples da forma

$$l(\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x} | H_1)}{p(\mathbf{x} | H_0)} \underset{H_0}{\overset{H_1}{>}} k \tag{1}$$

onde $k > 0$. Seja $\beta = g(\alpha)$ a curva ROC do teste (1) onde β e α denotam respectivamente a potência e o tamanho do teste que variam com a escolha do limiar k . Mostre que a curva ROC é côncava no intervalo $(0, 1)$, ou seja,

$$qg(\alpha_1) + (1 - q)g(\alpha_2) \leq g(q\alpha_1 + (1 - q)\alpha_2)$$

para qualquer q , $0 \leq q \leq 1$ e quaisquer α_1 e α_2 em $(0, 1)$.

Sugestão: Ver Problema 3.13, página 87, Kay, Volume II.

Problema 3 Considere o seguinte teste de hipóteses binário:

$$\begin{aligned} H_1 : R &= S + N \\ H_0 : R &= N \end{aligned} \tag{2}$$

onde S e N são variáveis aleatórias independentes, com funções densidade de probabilidade

$$\begin{aligned} p(s) &= a \exp(-as) & s \geq 0 \\ &= 0 & s < 0, \end{aligned} \tag{3}$$

$$\begin{aligned} p(n) &= b \exp(-bn) & n \geq 0 \\ &= 0 & n < 0. \end{aligned} \tag{4}$$

Nas equações acima, a e b são números reais tais que $b > a > 0$.

a) Verifique que

$$p(r | H_1) = \begin{cases} \frac{ab}{b-a} [\exp(-ar) - \exp(-br)] & r > 0 \\ 0 & r \leq 0 \end{cases} \quad (5)$$

Dica: Lembre-se de que, se S e N são variáveis aleatórias independentes, então, $p_R(r) = p_S(r) * p_N(r)$, onde $*$ denota a operação de convolução.

b) Mostre que o teste LRT (likelihood ratio test) se reduz a

$$r \underset{H_0}{\overset{H_1}{>}} \gamma. \quad (6)$$

c) Derive uma expressão para o limiar γ como função da probabilidade de alarme falso, P_f , onde

$$P_f = \text{Prob}(\text{decidir } H_1 | H_0 \text{ verdadeira}). \quad (7)$$

Problema 4 Em um sistema de comunicações binário, dada a seqüência de observações $x[n]$, $n = 0, \dots, N-1$, deseja-se decidir entre as hipóteses

$$H_1: x[n] = s_1[n] + w[n] \quad (8)$$

$$H_0: x[n] = s_0[n] + w[n] \quad (9)$$

$$(10)$$

onde $s_0[n]$ e $s_1[n]$ são seqüências determinísticas conhecidas e o vetor $\mathbf{w} = [w[0] \dots w[N-1]]$ é uma amostra do vetor aleatório gaussiano \mathbf{W} com média zero e matriz de covariância $\sigma^2 \mathbf{I}$.

a) Assumindo-se que $P(H_0) = P(H_1)$, derive o teste de mínima probabilidade de erro para decidir entre H_0 e H_1 .

b) Calcule a probabilidade total de erro de decisão do teste derivado em (a) em função da razão

$$\eta = \frac{\|\mathbf{s}_1 - \mathbf{s}_0\|}{\sigma}.$$

onde $\mathbf{s}_i = [s_i[0] \dots s_i[N-1]]$.

c) Defina a seguir

$$\varepsilon_i = \mathbf{s}_i^T \mathbf{s}_i \quad i = 0, 1 \quad (11)$$

$$\bar{\varepsilon} = \frac{\varepsilon_1 + \varepsilon_2}{2} \quad (12)$$

$$\rho_s = \frac{\mathbf{s}_1^T \mathbf{s}_0}{\bar{\varepsilon}}. \quad (13)$$

c.1) Mostre que $|\rho_s| \leq 1$.

c.2) Reescreva a expressão da probabilidade de erro de decisão em função de $\bar{\varepsilon}$, ρ_s e σ .

c.3) Particularize o resultado do item (c.2) nos casos em que $\varepsilon_1 = \varepsilon_0$ e ρ_s é igual respectivamente a -1 e a zero.

Problema 5 Considere um teste M -ário de hipóteses onde a observação r é um escalar real amostrado da função densidade de probabilidade

$$p(r | H_k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(r - m_k)^2}{2\sigma^2}\right] \quad k = 1, \dots, M \quad (14)$$

onde $M = 2L + 1$ e

$$m_k = -L + (k - 1) \quad 1 \leq k \leq M . \quad (15)$$

a) Assumindo-se que as hipóteses H_k , $1 \leq k \leq M$, são equiprováveis, determine as regiões de decisão para o teste de hipóteses de mínima probabilidade de erro.

Sugestão: Verifique que

$$\begin{aligned} (r - m_i)^2 < (r - m_{i-1})^2 &\Rightarrow (r - m_i)^2 < (r - m_j)^2 & \forall j < i - 1 \\ (r - m_i)^2 < (r - m_{i+1})^2 &\Rightarrow (r - m_i)^2 < (r - m_j)^2 & \forall j > i + 1 . \end{aligned}$$

b) Deduza uma expressão aproximada para a probabilidade de erro de símbolo do teste proposto no item (a).

Problema 6 Seja $\{x[n]\}$, $n = 0, \dots, N - 1$ um conjunto de observações tal que, sob a hipótese H_j , $j = 0, \dots, M - 1$,

$$x[n] = s_j[n] + w[n]$$

onde as seqüências $s_j[n]$, $j = 0, \dots, M - 1$ são determinísticas e conhecidas e $w[n]$ para n fixo é uma amostra da variável aleatória gaussiana W_n de média zero e variância σ^2 com $E[W_n W_m] = 0$, $n \neq m$.

a) Assumindo que as hipóteses H_j são equiprováveis, mostre que o teste de Bayes de mínima probabilidade de erro decide pela hipótese H_j se $T_j(\mathbf{x}) > T_i(\mathbf{x})$, $\forall i \neq j$, onde

$$T_j(\mathbf{x}) = \sum_{n=0}^{N-1} \mathbf{x}[n] s_j[n] - \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{N-1} s_j^2[n] .$$

b) Assumindo a seguir que as seqüências $s_i[n]$ e $s_j[n]$ são ortogonais se $i \neq j$, mostre que as variáveis aleatórias $T_i(\mathbf{x})$ e $T_j(\mathbf{x})$ são independentes.

Sugestão: Mostre que $T_i(\mathbf{x})$ e $T_j(\mathbf{x})$ são descorrelacionadas e, usando o fato de que são também conjuntamente gaussianas, conclua que são independentes.

c) Usando o resultado do item (b) e assumindo que $\sum_{n=0}^{N-1} s_j^2[n] = \varepsilon, \forall j = 0, \dots, M-1$, deduza uma expressão para a probabilidade de erro de decisão

$$P_e = \sum_{i=0}^{M-1} P(\{T_i < \max[T_0, \dots, T_{i-1}, T_{i+1}, \dots, T_{M-1}]\} | H_i) P(H_i).$$

Problema 7 Em um sistema de sonar digital, deseja-se decidir entre as hipóteses

$$H_0: x[n] = w[n] \quad n = 0, \dots, N-1 \quad (16)$$

$$H_1: x[n] = \begin{cases} w[n] & n = 0, 1, \dots, n_o - 1, n_o + M, \dots, N-1 \\ A \cos(2\pi f_0 n + \phi) + w[n] & n = n_o, n_o + 1, \dots, n_o + M-1 \end{cases} \quad (17)$$

onde A, ϕ e $f_0, 0 < f_0 < 0.5$, são parâmetros determinísticos desconhecidos e $\{W_n\}$ é uma seqüência de variáveis aleatórias gaussianas independentes e identicamente distribuídas com $E\{W_n\} = 0$ e $E\{W_n W_m\} = \sigma^2 \delta[n - m]$.

Usando as aproximações usuais vistas em aula, proponha um teste GLRT para decidir entre as hipóteses H_0 e H_1 (sugestão: ver Kay, vol.2, capítulo 7, seções 7.8 e anteriores).