

# Comparação de Métodos de Comparação de Ruído Acústico

Antônio Nascimento, Felipe Farias e Marília Alves

Stanford University

Maio de 2017

- 1 O Problema de Seleção de Sinais
- 2 Medidas de Distância
- 3 Aplicações Em Seleção de Sinais
- 4 Algumas outras propriedades de  $B$  e  $J$ 
  - Fórmulas Explícitas para  $B$  e  $J$
- 5 Extensão para Tempo Contínuo
- 6 Considerações Finais

# Seleção de Sinais

- Em seleção de sinais, sinais considerados ótimos são os que minimizam a probabilidade de erro  $P_e$ .
- Caso de duas hipóteses:
  - Há duas hipóteses  $h_1$  e  $h_2$ .
  - Os sinais são descritos como os processos  $p_1(x)$  e  $p_2(x)$
  - Qual conjunto de parâmetros  $\alpha$  ou  $\beta$  **minimiza**  $P_e$ .
- Nem sempre é possível expressar analiticamente a probabilidade de erro.

# Medidas de Distância

- Descrição numérica do quão longe estão dois objetos.
  - Pearson (1921)
  - Estatística- $D^2$  de Mahalanobis (1925)
  - Função Discriminante Linear de Fisher (1936)
  - **Divergência** de Jeffreys (1947)
  - **Distância de Bhattacharyya** (1943)
- Não há relação direta com a probabilidade de erro.

# A Divergência

- Introduzida por Jeffreys em 1947.

Dada a taxa de similaridade

$$L(x) = \frac{p_1(x)}{p_2(x)}$$

A divergência

$$J = E_1[\ln L(x)] - E_2[\ln L(x)]$$

Em que

$$E_i[\ln L(x)] = \int [\ln L(x)] p_i(x) dx, i = 1, 2$$

# A Divergência em Seleção de Sinais

- Parâmetro  $\alpha$  melhor que  $\beta$  se:
  - $J(\alpha) > J(\beta)$
- Depende apenas da média de  $p_1(x)$  e  $p_2(x)$
- **Se  $J(\alpha) > J(\beta)$ , há um conjunto de probabilidades *a priori* que**

$$P_e(\alpha, \pi) < P_e(\beta, \pi)$$

# A Distância de Bhattacharyya

- Introduzida por Bhattacharyya em 1943.

$$B = \text{a distância de Bhattacharyya} = -\ln \rho$$

Em que  $\rho$  é o coeficiente de Bhattacharyya dado por

$$\rho = \int \sqrt{p_1(x)p_2(x)} dx$$

# A Distância de Bhattacharyya em Seleção de Sinais

- Parâmetro  $\alpha$  melhor que  $\beta$  se:
  - $B(\alpha) > B(\beta)$ , ou analogamente  $\rho(\alpha) < \rho(\beta)$ .
- **Se  $B(\alpha) > B(\beta)$ , há um conjunto de probabilidades *a priori* que**

$$P_e(\alpha, \pi) < P_e(\beta, \pi)$$



# Aplicações em Seleção de Sinais

- Processos Gaussianos com Funções de Valor Médio Desiguais
- Processos Gaussianos com Funções de Covariância Desiguais

# Processos Gaussianos com Funções de Valor Médio Desiguais - 1

Dados dois processos Gaussianos:

$$h_1 : x(t) = m_1(t) + n(t)$$

$$h_2 : x(t) = m_2(t) + n(t)$$

$$t \in T, m_1 \neq m_2$$

Energia:

$$\int_T m_i^2(t) dt = E, i = 1, 2$$

Coeficiente de correlação:

$$\int_T m_1(t)m_2(t)dt = E\mu$$

# Processos Gaussianos com Funções de Valor Médio Desiguais - 2

- Quais os valores de  $m_1$  e  $m_2$  que maximizam  $B$  e  $J$ ?

$$B = \frac{1}{8}J = \frac{1}{8} \frac{2E}{N_0} (1 - \mu)$$

- Para maximizar  $B$  e  $J$ ,  $m_i(t)$  devem ser antipodais, ou seja:

$$m_1(t) = -m_2(t)$$

# Processos Gaussianos com Funções de Covariância Desiguais - 1

- Dados dois sinais Gaussianos transmitidos por  $L$  canais.

$$h^{(i)} : x_k(t) = \alpha_k m_i(t) + n_k(t), k = 1, \dots, L, i = 1, 2$$

Com energia

$$\int_T m_i^2(t) dt = E/L, i = 1, 2$$

**Qual o número ideal de canais?**

# Processos Gaussianos com Funções de Covariância Desiguais - 2

Supondo os dois canais ortogonais

- Pela Divergência

$$J = \frac{R^2}{R + L}, R = \frac{2E\sigma^2}{N_0}$$

- Pela distância de Bhattacharyya

$$\rho = e^{-B} = \frac{(1 + \frac{R}{L})^L}{(1 + \frac{R}{2L})^{2L}}, R = \frac{2E\sigma^2}{N_0}$$

$$L_{opt} = R/3.08$$

# Algumas outras propriedades de $B$ e $J$

- Interpretação Geométrica.
  - Relação de  $\rho$  com a informação de Fisher
- Distância Variacional de Kolmogorov
  - Limites Superiores e Inferiores da Probabilidade de Erro
- Fórmulas Explícitas

# Interpretação Geométrica

- Cada valor  $\sqrt{p_i(x)}$  é o cosseno da direção de dois vetores no espaço de  $x$ .
- O coeficiente de Bhattacharyya é o cosseno do ângulo entre os dois vetores.

$$\rho = \cos \Delta$$

$\Delta$  = ângulo entre os vetores

$$0 < \Delta < \pi/2$$

$$0 < \rho < 1$$

# Relação de $\rho$ com Informação de Fisher

Supondo  $p(x|\theta)$ ,  $\theta$ ,  $0 \leq \theta \leq 1$  e usando a representação geométrica.

$$\cos \delta s = \int \sqrt{p(x|\theta)p(x|\theta + \delta\theta)} dx \doteq 1 - \frac{(\delta\theta)^2}{8} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{[\dot{p}(x|\theta)]^2}{p(x|\theta)} dx$$

No limite em que  $\delta s$  e  $\delta\theta$  tendem a zero nós obtemos

$$\left(\frac{ds}{d\theta}\right)^2 = \frac{1}{4} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{[\dot{p}(x|\theta)]^2}{p(x|\theta)} dx = -\frac{1}{4} \int_{-\infty}^{\infty} p(x|\theta) \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln p(x|\theta) \right] d\theta = \frac{1}{4}$$



# A Distância Variacional de Kolmogorov

- A Distância Variacional de Kolmogorov:

$$K(\pi) = \frac{1}{2} \int (|\pi_1 p_1(x) - \pi_2 p_2(x)| dx)$$

- Relação com  $\rho$ :

$$\sqrt{1 - 4\pi_1\pi_2\rho^2} \geq 2K(\pi) \geq 1 - \sqrt{\pi_1\pi_2\rho}$$

- relação com  $P_e$ :

$$P_e = \pi_1 - K(\pi),$$

# Limites Superiores e Inferiores em Probabilidade de Erro

Combinando os resultados anteriores temos:

$$2\pi_1 - \sqrt{1 - 4\pi_1\pi_2\rho^2} \leq 2P_e = 2\pi_1 - K(\pi) \leq 2\pi_1 - 2\sqrt{\pi_1\pi_2\rho}$$

Que, no caso de  $\pi_1 = \pi_2 = \frac{1}{2}$ , resulta em:

$$\frac{1}{4}\rho^2 \leq \frac{1}{2}(1 - \sqrt{1 - \rho}) \leq P_e \leq \frac{1}{2}\rho$$

E, considerando  $J$ :

$$P_e \geq \rho^2/8 \geq \frac{1}{8}e^{J/2}$$

# Fórmulas Explícitas para $B$ e $J$ - 1

- Para Distribuições Multinomiais

$$B = -\ln\left[\sum_{j=1}^N \sqrt{p_j^{(1)} p_j^{(2)}}\right]$$

- Para Distribuições de Poisson

$$B = -\frac{1}{2}(\sqrt{m_1} - \sqrt{m_2})^2$$

## Fórmulas Explícitas para $B$ e $J$ - 2

- Para Distribuições de Gaussianas Univariadas

$$B = \frac{1}{4} \frac{(m_1 - m_2)^2}{\sigma_1^2 - \sigma_2^2} + \frac{1}{2} \ln \left\{ \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{2\sigma_1\sigma_2} \right\}$$

- Para Distribuições de Gaussianas Multivariadas

$$B = \frac{1}{8} (m_1 - m_2)' R^1 (m_1 - m_2) + \frac{1}{2} \ln \left\{ \frac{\det R}{\sqrt{\det R_1 \cdot \det R_2}} \right\}$$

# Fórmulas Explícitas para $B$ e $J$ - 3

- Para distribuições exponenciais.
  - Divergência

$$J = - \sum_{j=1}^r \sum_{k=1}^r \frac{\partial^2}{\partial V_j \partial V_k} \times \{V_j(h_2) - V_j(h_1)\} \{V_k(h_2) - V_k(h_1)\}$$

- Distância de Bhattacharyya

$$B = -\ln \rho, \rho = \frac{\sqrt{b(h_j)b(h_i)}}{g(\{\frac{1}{2}V_j(h_1) + \frac{1}{2}V_j(h_2)\})}$$

# B no Tempo Contínuo

Definindo

$$\lim_{N \rightarrow \infty} q_{iN}(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{p_{iN}(x)}{p_{iN}(x) + p_{2N}(x)}$$

Temos que

$$B = -\ln \rho, \text{ onde } \rho = \lim_{N \rightarrow \infty} \int \sqrt{q_{1N}(x)q_{2N}(x)} dx$$

O que permite

$$\frac{1}{8}\rho^2 \leq P_e \leq \frac{1}{2}\rho$$

# Considerações finais

- Medidas de distância ajudam na resolução de problemas de seleção de sinal de forma mais simples que calculando a probabilidade de erro.
- A distância de Bhattacharyya é mais fácil de calcular e fornece resultados por vezes melhores que a Divergência.
- A distância de Bhattacharyya é utilizada até hoje no contexto de reconhecimento de padrões.

# Obrigado!

- Ao IME;
- À professora Rosângela;
- A todos aqui presentes!