## Aprendizado de Máquina e Reconhecimento de Padrões (UTFPR/CPGEI) - Lista de Exercícios 2

Tópicos: Modelos Estatísticos e Classificadores baseados em Teoria de Decisão Bayesiana

## Parte 1 – Exercícios Teóricos:

- 1) Demonstrar, para distribuição Normal unidimensional, a estimativa através do método MLE, para a variância a para a média, considerando:
  - a. Média conhecida e variância desconhecida;
  - b. Média desconhecida e variância conhecida.

Explique o motivo da estimativa para a média ser unbiased e para variância ser biased, ou seja:

$$E[\hat{\sigma}_{ML}^2] = \frac{N-1}{N}\sigma^2$$

2) Considerando que a média seja desconhecida e que possui

$$p(\mu) = \frac{1}{(2\pi)^{l/2} \sigma_{\mu}^{l}} \exp\left(-\frac{1}{2} \frac{\|\mu - \mu_{0}\|^{2}}{\sigma_{\mu}^{2}}\right)$$

Mostre que o MAP resulta em:

$$\frac{\partial}{\partial \boldsymbol{\mu}} \ln \left( \prod_{k=1}^{N} p(\boldsymbol{x}_{k} | \boldsymbol{\mu}) p(\boldsymbol{\mu}) \right) = \mathbf{0} \quad \longrightarrow \quad \hat{\boldsymbol{\mu}}_{MAP} = \frac{\boldsymbol{\mu}_{0} + \frac{\sigma_{\mu}^{2}}{\sigma^{2}} \sum_{k=1}^{N} \boldsymbol{x}_{k}}{1 + \frac{\sigma_{\mu}^{2}}{\sigma^{2}} N}$$

## Parte 2 - Exercícios Práticos:

1) Gere dois conjuntos de dados, **X** (treinamento) e  $X_1$  (teste), com N=1000 exemplos constituídos por vetores tridimensionais que pertencem a três classes equiprováveis  $\omega_1$ ,  $\omega_2$ , and  $\omega_3$ . Os parâmetros das classes são:

$$m_1 = [0, 0, 0]^T$$
  
 $m_2 = [1, 2, 2]^T$   $S_1 = S_2 = S_3 = \begin{bmatrix} 0.8 & 0 & 0 \\ 0 & 0.8 & 0 \\ 0 & 0 & 0.8 \end{bmatrix} = \sigma^2 I$   
 $m_3 = [3, 3, 4]^T$ 

- a) Utilizando X, calcule o estimador ML da média e das matrizes de covariância para as três classes. Como assume-se que as três matrizes de covariância devem ser as mesmas, calcule para as três classes e realize uma média entre as três como a estimativa final.
- b) Utilize o classificador com base em distância Euclideana para classificar os padrões de X<sub>1</sub>, utilizando os valores computados (MLE) no item anterior.

- c) Utilize o classificador com base em distância de Mahalanobis para classificar os padrões de X<sub>1</sub>, utilizando os valores computados (MLE) no item anterior.
- d) Utilize o classificador de Bayes para classificar os padrões de X<sub>1</sub>, utilizando os valores computados (MLE) no item anterior.
- e) Para cada caso, calcule o erro de classificação e compare os resultados? Por que os desempenhos são próximos?
- 2) Repita o exercício anterior para:

$$m_1 = [0, 0, 0]^T$$
  
 $m_2 = [1, 2, 2]^T$   $S_1 = S_2 = S_3 = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.8 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.8 \end{bmatrix} \neq \sigma^2 I$   
 $m_3 = [3, 3, 4]^T$ 

- a) Repita agora para P1=1/2 e P2=P3=1/4. Por que o desempenho do classificador Bayesiano é superior nesse caso?
- b) Repita agora para P1=P2=P3=1/3 e

$$S_1 = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.8 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.8 \end{bmatrix}, S_2 = \begin{bmatrix} 0.6 & 0.01 & 0.01 \\ 0.01 & 0.8 & 0.01 \\ 0.01 & 0.01 & 0.6 \end{bmatrix}, S_3 = \begin{bmatrix} 0.6 & 0.1 & 0.1 \\ 0.1 & 0.6 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.6 \end{bmatrix}$$

3) Gere um conjunto X com N=500, seguindo:

$$p(x) = \sum_{j=1}^{3} P_j p(x|j) \qquad m_1 = [1, 1]^T$$

$$S_1 = 0.1I, S_2 = 0.2I, S_3 = 0.3I \qquad m_2 = [3, 3]^T$$

$$P_1 = 0.4, P_2 = 0.4, \text{ and } P_3 = 0.2. \qquad m_3 = [2, 6]^T$$

a) Aplique o algoritmo EM para definir os parâmetros do conjunto de dados acima, assumindo que esses parâmetros são previamente desconhecidos. Utilize:

$$J = 3$$
,  $m_{1,ini} = [0, 2]^T$ ,  $m_{2,ini} = [5, 2]^T$ ,  $m_{3,ini} = [5, 5]^T$ 

$$S_{1,ini} = 0.15I$$
,  $S_{2,ini} = 0.27I$ ,  $S_{3,ini} = 0.4I$  and  $P_{1,ini} = P_{2,ini} = P_{3,ini} = 1/3$ 

- b) Altere os parâmetros iniciais e verifique o impacto no resultado final. Compare também, os valores obtidos com os valores verdadeiros das pdfs.
- 4) Gere um conjunto de dados  $\mathbf{x}$  em uma dimensão tal que  $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R}$ , i = 1,2,...,N, seguindo a seguinte pdf:

$$p(x) = \frac{1}{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_1^2}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma_1^2}\right) + \frac{2}{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_2^2}} \exp\left(-\frac{(x-2)^2}{2\sigma_2^2}\right)$$

$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = 0.2$$

- a) Utilize o método Janela de Parzen, com with h = 0.01; N = 1000 e h = 0.1; N = 10,000 para estimar a pdf. Qual a relação entre h e N? Qual a relação entre h e σ?
- b) Considere o mesmo conjunto de dados com N=1000. Utilize o modelo k-vizinhos-maispróximos com k = 21 e estime a pdf. Qual o impacto da variação de k? Justifique.
- 5) Gere um conjunto de dados  $X_1$  com  $N_1$ =50 exemplos constituídos por vetores 5-D que pertencem a duas classes equiprováveis  $\omega_1$  e  $\omega_2$ . De modo similar, gere  $X_2$  (teste), com N=10000. Os parâmetros das classes são:

$$m_1 = [0,0,0,0,0]^T$$
 and  $m_2 = [1,1,1,1,1]^T$ 

$$S_1 = \left[ \begin{array}{cccccc} 0.8 & 0.2 & 0.1 & 0.05 & 0.01 \\ 0.2 & 0.7 & 0.1 & 0.03 & 0.02 \\ 0.1 & 0.1 & 0.8 & 0.02 & 0.01 \\ 0.05 & 0.03 & 0.02 & 0.9 & 0.01 \\ 0.01 & 0.02 & 0.01 & 0.01 & 0.8 \end{array} \right], \quad S_2 = \left[ \begin{array}{ccccccccc} 0.9 & 0.1 & 0.05 & 0.02 & 0.01 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 & 0.02 & 0.02 \\ 0.05 & 0.1 & 0.7 & 0.02 & 0.01 \\ 0.02 & 0.02 & 0.02 & 0.6 & 0.02 \\ 0.01 & 0.02 & 0.01 & 0.02 & 0.7 \end{array} \right]$$

a) Para cada classe e para cada uma das cinco dimensões, utilize o MLE para determinar as médias e variâncias unidimensionais de forma independente:

$$m_{1j}, m_{2j}, j = 1, 2, ..., 5$$
  
 $\sigma_{1j}^2, \sigma_{2j}^2, j = 1, 2, ..., 5$ 

b) Utilizando os valores anteriores, aplique o Naive Bayes Classifier para classificar os padrões do conjunto de teste, sendo a distribuição por dimensão dada por:

$$p(x|\omega_i) = \prod_{j=1}^{5} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_{ij}^2}} \exp\left(-\frac{(x(j) - m_{ij})^2}{2\sigma_{ij}^2}\right), i = 1, 2$$

c) Utilizando um classificador Bayesiano (não o Naive!) com m<sub>1</sub>, m<sub>2</sub>, S<sub>1</sub> e S<sub>2</sub> determinados por MLE, repita a classificação para os dados de teste e compare com o desempenho de classificação anterior.