## UNIVERSIDADE FEDERAL DE MINAS GERAIS DEPARTAMENTO DE ENGENHARIA ELÉTRICA ELE075 - SISTEMAS NEBULOSOS

## Trabalho Computacional II - Inferência Nebulosa

## Prof. Cristiano Leite de Castro 23 de outubro de 2018

## 1 Tarefas

- 1. Para resolver o Exercício 2 recomenda-se a leitura do Capítulo 4 do livro texto: Jyh-Shing Roger Jang and Chuen-Tsai Sun. 1996. Neuro-Fuzzy and Soft Computing: A Computational Approach to Learning and Machine Intelligence. Para resolver o Exercício 3, que se refere a um problema de classificação de padrões, recomenda-se a leitura do artigo "Effect of Rule Weights in Fuzzy Rule-Based Classification Systems" que pode ser obtido neste link: https://ieeexplore.ieee.org/document/940964
- 2. Seja a função y=cosseno(x), para x definido no intervalo de  $[-\pi/2,3\pi/2]$ , conforme ilustra a Figura 2. Pede-se:
  - (a) Empregue o mecanismo de inferência de Sugeno com consequentes de ordem 1 e obtenha uma expressão analítica para aproximar esta função. Dica: use funções de pertinência do tipo triangular para "fuzzificação" da variável x.
  - (b) Mostrar o gráficos da aproximação (regressão) e calcular o Erro Quadrático Médio  $EQM = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i \hat{y}_i)^2$ , onde  $y_i$  é a saída real da função e  $\hat{y}_i$  é a saída obtida pelo sistema nebuloso.
- 3. Projete um classificador binário (duas classes) baseado em regras nebulosas. O número de regras (K) e as funções de pertinência para os antecedentes e consequentes das regras devem ser definidas com base no algoritmo de agrupamento Fuzzy K-Means, da seguinte forma:

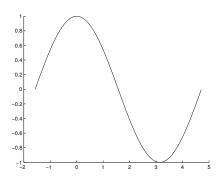


Figura 1.1: Função y = cosseno(x) no intervalo de  $[-\pi/2, 3\pi/2]$ .

- Dado o conjunto de dados formado por uma matriz X com dimensões  $n \times d$  (onde n é o número de padrões e d é a dimensão do espaço de entrada) e uma matriz Y com dimensões  $n \times 1$  (indicando os rótulos para os padrões), divida (X,Y) em duas partições: 70% dos padrões para treinamento  $(X_t,Y_t)$  e o restante (30%) para validação  $(X_v,Y_v)$ .
- Aplique o algoritmo Fuzzy K-Means sobre  $X_t$ . O centróide do j-ésimo grupo (cluster) deve corresponder a uma regra do tipo: regra j: se  $x_1$  é  $A_{1j}$  e  $x_2$  é  $A_{2j}$  e . . . e  $x_d$  é  $A_{dj}$  então  $y_j = c$  com  $c \in \{0, 1\}$ .
- Defina o antecedente  $A_{ij}$  como uma função de pertinência Gaussiana com centro  $c_{ij}$  igual à projeção do centróide do grupo j na variável de entrada i.
- Proponha uma forma de calcular a dispersão  $(\sigma_{ij})$  de  $A_{ij}$  a partir dos valores de pertinência para o grupo j obtidos com o algoritmo Fuzzy K-Means (coluna j da matriz U).
- O valor c para o consequente  $(y_j)$  deve ser definido como a classe (0 ou 1) que fornece o valor máximo para a soma dos valores de pertinência do grupo j. Para isso, some todos os valores de pertinência do grupo j por classe. Use a matriz  $Y_t$  para descobrir qual é a classe de cada padrão.
- A saída do classificador nebuloso para um dado padrão de entrada  $\mathbf{x} = \{x_1, x_2, \dots, x_d\}$  deve ser calculada por:
  - para cada regra j, calcule os valores de pertinência  $\mu_{A_{ij}}(x_i)$  para cada variável de entrada  $x_i$ .
  - para cada regra j, obtenha o grau de ativação:  $\omega_j = \prod_{i=1}^d \mu_{A_{ij}}(x_i)$ .
  - agregue os graus de ativação das regras que possuem o mesmo consequente (mesma classe) utilizando o operador soma probabilística (snorma) e escolha como saída para o padrão  ${\bf x}$  a classe que fornece o maior valor agregado.
- Calcule a acurácia do classificador nebuloso para o conjunto de validação

- $(X_v,Y_v)$ , considerando diferentes valores para  $K=2,3,\ldots,8$  (número de regras). Mostre um gráfico da acurácia em função de K.
- Mostre a superfície de separação gerada pelo classificador no espaço de entrada para 3 diferentes valores de K.
- Descreva a estratégia proposta por você para calcular  $\sigma_{ij}$ .
- Teste seu algoritmo de classificação utilizando as seguintes bases de dados:
  - a) dataset\_2d.mat: base de dados sintética que está disponível no moodle. Neste arquivo x se refere aos dados de entrada e y as respectivas saídas (classes).
  - b) Pima Diabetes: base de dados real que pode ser obtida neste link: https://www.kaggle.com/uciml/pima-indians-diabetes-database