## Projeto AM 2015-2

Francisco de A. T. de Carvalho<sup>1</sup> Cleber Zenchettin<sup>2</sup>

1 Centro de Informatica-CIn/UFPE Av. Prof. Luiz Freire, s/n -Cidade Universitaria, CEP 50740-540, Recife-PE, Brasil, {fatc,cz}@cin.ufpe.br

- Considere a tabela de dados "Tic-Tac-Toe Endgame Data Set" do site uci machine learning repository (http://archive.ics.uci.edu/ml/).
  - a) Obtenha a matrix de dissimilaridades entre os objetos usando a seguinte função. Seja  $\mathbf{x}_i = (x_{i1}, \dots, x_{ij}, \dots, x_{ip})$ . Então:  $d(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_l) = \sum_{j=1}^p \delta(x_{ij}, x_{lj})$ , onde  $\delta(x_{ij}, x_{lj}) = \begin{cases} 1 \text{ if } x_{ij} \neq x_{lj} \\ 0 \text{ if } x_{ij} = x_{li} \end{cases}$
  - b) Execute o algoritmo "Single view fuzzy K-set-medoids clustering algorithm" 100 vezes para obter uma partição fuzzy em 2 grupos e selecione o melhor resultado segundo a função objetivo. A partir da partição fuzzy, obtenha a partição hard em 2 grupos e calcule o índice de Rand corrigido. Para detalhes do algoritmo "Single view fuzzy K-set-medoids clustering algorithm" veja a seção 2.1 do artigo: "F.A.T. de Carvalho, Y. Lechevalier and F.M. Melo, Relational Partitioning Fuzzy Clustering Algorithms Based on Multiple Dissimilarity Matrices, Fuzzy Sets and Systems, 215, 1-28, 2013".

## Observações:

- Parametros:  $K = 2, m = 2, T = 150, \epsilon = 10^{-10}, q = 2$
- Para o melhor resultado imprimir: i) a partição fuzzy (matrix U), ii) a partição hard (para cada grupo, a lista de objetos), iii) para cada grupo a lista de medoids, iv) 0 índice de Rand corrigido.

- 2) Considere novamente a tabela de dados "Tic-Tac-Toe Endgame Data Set". Os exemplos são rotulados segundo as classes  $\omega_1$ : *positivo* e  $\omega_2$ : *negativo*. Os dados são descritos por 9 variáveis categóricas, cada uma delas com 3 categorias "x(1)", "o(0)" e "b(-1)". Cada objeto é descrito pelo par  $(\mathbf{x}, y)$ , onde  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_9), x_i \in \{1, 0, -1\}, i = 1, \dots, 9$  e  $y \in \{\omega_1, \omega_2\}$ .
  - a) Classificador Bayesiano. Classifique os exemplos segundo a seguinte regra de decisão: afetar o exemplo  $\mathbf{x}$  a classe  $\omega_j$  se  $j=arg\max P(\omega_l|\mathbf{x})$  com  $P(\omega_l|\mathbf{x}) = \frac{P(\mathbf{x}|\omega_l)P(\omega_l)}{\sum_{j=1}^c P(\mathbf{x}|\omega_j)P(\omega_j)} \text{ onde } P(\omega_l) \text{ é a probabilidade a priori da}$  classe  $\omega_l$  e  $P(\mathbf{x}|\omega_j) = \prod_{i=1}^d (p_{ij})^{\left(\frac{x_i(x_i+1)}{2}\right)} (q_{ij})^{\left(1-x_i^2\right)} (r_{ij})^{\left(\frac{x_i(x_i-1)}{2}\right)}$  é a probabilidade condicional com  $p_{ij} = P(x_i = 1|\omega_j), \ q_{ij} = P(x_i = 0|\omega_j)$  e  $r_{ij} = P(x_i = -1|\omega_j), \ i = 1, \ldots, 9; \ j = 1, 2.$  Estime  $P(\omega_l)$  e os parametros  $p_{ij}, q_{ij}, r_{ij}$  pelo método da máxima verossimilhança. Considerando o conjunto de aprendizagem da classe  $\omega_j$   $D = \{\mathbf{x}_1, \ldots, \mathbf{x}_k, \ldots, \mathbf{x}_{n_j}\}$ , use como estimativas desses parametros:  $p_{ij} = \frac{1}{n_j} \sum_{k=1}^{n_j} \frac{x_{ki}(x_{ki}+1)}{2}; \ q_{ij} = \frac{1}{n_j} \sum_{k=1}^{n_j} \frac{x_{ki}(x_{ki}-1)}{2}$

- b) Estime diretamente  $P(\omega_l|\mathbf{x})$  pelo método dos k-vizinhos mais próximos. Use a distância anterior do item1. Varie o número de vizinhos.
- c) Use a regra da soma para classificar o exemplo  ${\bf x}$  a partir do calculo de  $P(\omega_l|{\bf x})$  obtido pelos classificadores Bayesiano, e k-vizinhos
- d) Usar MLP e SVM para fazer a classificação dos dados.

## Observações

- use validação cruzada estratificada para avaliar e comparar esses classificadores
- Obtenha uma estimativa pontual e um intervalo de confiança para a taxa de erro para cada classificador
- usar Friedman test (teste n\u00e3o parametrico) para comparar os classificadores. Usar tamb\u00e9m o Nemenyi test (pos teste)

## Observações Finais

- No Relatório e na saída da ferramenta devem estar bem claros:
  - a) como foi realizada a combinação dos classificadores;
  - como foram organizados os experimentos de tal forma a realizar corretamente a avaliação dos modelos e a comparação entre os mesmos.
    Fornecer também uma descrição dos dados.
- Data de apresentação e entrega do projeto: QUINTA-FEIRA 03/12/2015
- Enviar por email : o programa fonte, o executável, os dados e o relatório do projeto
- PASSAR NA MINHA SALA PARA ASSINAR A ATA DE ENTREGA DO TRABALHO EM 01/12/2015
- ALUNOS DE PÓS-GRADUAÇÃO: o projeto pode ser realizado com no máximo 2 alunos.
- ALUNOS DE GRADUAÇÃO: o projeto pode ser realizado com no máximo 4 alunos.