## Lista 2 - Arthur Gonçalves de Moraes

1)

1 - dir, esq, esq = versicolor

2 - esq = setosa

3 - dir, dir, esq = versicolor

4 - dir, dir, dir = virginiana

c)

2)

I) V. A árvore possui 5 folhas

II) V. Somente a Iris\_Setosa tem cobertura de 100%

III) V. A classe Iris\_Vigínica tem cobertura de 6,8%, mas não é a menor cobertura (Iris\_Versicolor 2,7%)

c)

3)

	Precisão	Recall	F1 Score	TVP	TFN	TFP	TVN
А	10/17	10/17	10/17	10/17	7/17	7/105	98/105
В	15/23	15/18	30/41	15/18	3/18	8/104	96/104
С	20/26	20/30	5/7	20/30	10/30	6/92	86/92
D	50/56	50/57	100/113	50/57	7/57	6/65	59/65

<sup>\*</sup>TVP = acertos da classe / total classe

4)

4.1)

- Dados desbalanceados podem causar problemas de classificação no modelo, favorecendo a classificação da classe majoritária
- Soluções:
  - Alterar o tamanho do conjunto de dados, removendo ou adicionando instâncias às classes majoritária ou minoritária (oversampling e undersampling)
  - Utilizar diferentes custos de classificação
  - Aprendizado separado para cada classe

4.2)

- Dados ausentes podem ser causados por erros no equipamento de coleta, transmissão ou armazenamento, assim como pela inexistência de certo parâmetro em consultas anteriores ou por não terem sido informados

<sup>\*</sup>TFN = erros da classe / total classe

<sup>\*</sup>TFP = classificados errado de outras classes / total - classe

<sup>\*</sup>TVN = classificados corretamente de outras classes / total - classe

<sup>\*</sup>Precisão = VP/(VP+FP)

<sup>\*</sup>Recall = VP/(VP+FN)

<sup>\*</sup>F1 Score = (2\*recall\*precisão)/(recall+precisão)

- Soluções:
  - Remover instâncias com dados ausentes
  - Preencher valores manualmente
  - Utilizar métodos para atribuir valores aos campos faltantes (moda, média, indução)
  - Utilizar algoritmos que lidam com dados ausentes

#### 4.3)

- Dados inconsistentes são gerados no processo de integração de conjunto de dados e podem ser classificações diferentes para instâncias idênticas ou diferentes unidades de medida para o mesmo atributo
- Dados redundantes são causados por problemas na coleta, na entrada, no armazenamento, na integração ou na transmissão de dados e podem ser relacionados à instâncias ou atributos, sendo valores iguais, muito parecidos ou que podem ser induzidos por outros atributos
- Soluções:
  - Remoção

#### 4.4)

- Para atributos com somente 2 opções utiliza-se 1 dígito binário
- Para atributos não oridinais utiliza-se um número C de bits, onde cada posição do valor 1 indica uma opção diferente, ou divisão em pseudoatributos caso a quantidade de opções seja alta
- Atributos ordinais são substituídos respeitando sua ordenação, normalmente usando valores inteiros ou reais. Caso seja necessário converter valores ordinais em valores binários, pode ser utilizado o código cinza ou o código termômetro.

### 4.5)

- Alguns algoritmos foram feitos para trabalhar com valores qualitativos
- Nesses casos, os valores quantitativos devem ser discretizados, utilizando técnicas supervisionadas (melhores resultados) ou não

## 4.6)

- Atributos podem ter limites inferiores e superiores muito diferentes ou utilizarem escalas diferentes
- Uma técnica muito utilizada é a normalização:
  - Por amplitude:
  - \*Por reescala: Vnovo = min + (Vatual menor)/(maor menor)\*(max-min), sendo max e min os valores de máximo e mínimo desejados;
  - \*Por padronização: Vnovo = (Vatual u) / o , onde u = média e o = desvio padrão

## 4.7)

- Número elevado de atributos causam problemas nos modelos (maldição da dimensionalidade)
- A combinação ou eliminação de atributos traz benefícios de desempenho, custo computacional e compreensão dos resultados

# - Soluções:

- Agregação: substituição de atributos por um único dado pela combinação desses. Ocasiona a perda dos valores originais
- Seleção: elimina os atributos não selecionados. Traz muitos benefícios para o modelo por deixar o conjunto de dados mais específico
- A seleção pode ser feita utilizando:
- \*Embutido: a seleção é embutida ao próprio algoritmo
- \*Baseado em filtro: um filtro é utilizado no conjunto de dados em uma etapa de pré-processamento
- \*Baseada em wrapper: utiliza o próprio algoritmo como uma caixa preta, analisando a redução da taxa de erro em relação à redução de atributos