

Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais Instituto de Ciências Exatas e Informática

Disciplina: Inteligência Artificial

Atividade: Lista 5 - IA

Prof.: Cristiane Neri Nobre

Nome: Davi Cândido de Almeida _857859

Objetivo

Implementar, comparar e justificar as escolhas de projeto de três algoritmos de árvore de decisão:

- ID3 (ganho de informação; atributos categóricos),
- C4.5 (razão de ganho; lida com contínuos),
- CART (índice de Gini; divisões binárias).

Códigos:

Implementação:

GitHub: https://github.com/DaviKandido/IA-Inteligencia-Artificial/tree/main/Listas/Lista%204 Colab:

https://colab.research.google.com/drive/1JkK88RME31zvVKGeZvypEsSHsxHVzqMV?usp=sharing

Tratamento da base de dados do Titanic:

Colab:

https://colab.research.google.com/drive/1JkK88RME31zvVKGeZvypEsSHsxHVzqMV?usp=sharing

Decisões/Discussão do algoritmo:

Algoritmo em Alto Nível

ArvoreDecesion(dataSet=dataSet, classe='Conclusao', criterio='entropia'):

- 1) Verifica se hora de parada (se todos os exemplos da classe forem iguais, não há dados para classificação)
- 2) Escolhe o "melhor" atributo
 - 2.1) Calcula a entropia da classe
- 2.2) Calcula a entropia dos atributos
- 2.3) Seleciona o atributo com maior ganho de informação
- 3) Cria uma aresta por valor do atributo
- 4) Cria um nó (filho) por valor
 - 4.1) Separa o subconjunto para sub valor do atributo filho
- 5) Chama a função recursivamente

Primeiramente se início a produção do algoritmo definindo as estruturas necessárias para a construção das árvores, estruturas estas que seriam comuns tanto para o ID3, C4.5 e CART:

Criou-se as estruturas/Classes de No, Árvore e funções úteis como enums e de cálculo de Entropia e Gini:

A estrutura do No:

```
class No:
 def init
                            # usado quando for nó intermédio (Atributo a ser testado)
    self.atributo
                            # usado quando for nó intermédio
    self.valor
    self.grauConfusao
                            # Valor da Entropia ou Geni
    self.value = list(value) # Quantidade de Exemplos em cada classe
    self.sample = sample
                           # Quantidade de Exemplos por no
    self.filhos = list(filhos) # usado quando for nó intermédio
    self.classe = classe
                           # usado quando for nó folha (Classe final)
 def eh folha(self):
    return self.classe is not None
 def eh intermediario(self):
    return not self.eh_folha()
```

A estrutura do Árvore:

```
class Árvore:
```

Posteriormente se início a produção dos métodos de cálculo de entropia e gini:

def entropia(labels):

```
valores, contagens = np.unique(labels, return_counts=True)
probs = contagens / contagens.sum()
return -np.sum(probs * np.log2(probs))
```

def gini(labels):

```
valores, contagens = np.unique(labels, return_counts=True)
probs = contagens / contagens.sum()
return 1 - np.sum(probs**2)
```

Posteriormente a produção da estrutura básica, e dos métodos de apoio ao algoritmo se início a produção da lógica interna do mesmo, no qual será explicado em alto pelos tópicos a seguir:

O algoritmo se inicia pelo método Árvore Decisión(), que recebe como parâmetro, a base de dados, a classe a se classificar e o algoritmo escolhido (ID3, C4.5 ou CART)

```
ÁrvoreDecision()
árvore = Árvore () # Inicializa-se a árvore
árvore.raiz = No() # Inicializa-se o nó raiz da árvore
árvore.raiz = contruir_Arvore()
```

Chama o método recursivo de construção da árvore passando como parâmetro os mesmos atribuídos ao Árvore Decision() mais o nó inicial (raiz)

No método construir_arvore() é onde boa parte da lógica da construção, divisão e seleção dos atributos a cada nó acontece, como explicado pelo algoritmo em alto nível a seguir:

```
construir_arvore()
       no.sample
       no.value
                     # Preenche estatísticas do nó atual
       if algoritimo == algoritimo.CART:
                                           # Calcula o garu de confusão do no atual
         no.grauConfusao = gini(dataSet[classe])
       else:
         no.grauConfusao = entropia(dataSet[classe])
       if hora de parada() # Verifica se é o momento de parada do algoritimo
              Parar
       melhor atributo = escolher melhor atributo(dataSet, classe, algoritimo)
       # Método responsável por escolher o melhor atributo para o nó atual, com base no
algoritmo selecionado
       for valor in dataSet[melhor_atributo].unique():
              subset = separaSubsete
                                           # Divide o DataBase para cada valor unico
              filho = construir arvore()
```

Chama recursivamente a construção da árvore para cada valor único do melhor atributo do nó, o método recursivo garante que todas as possibilidades serão atendidas

return no # Retorna o nó com suas devidas classificações

no.filhos.append(filho)

Também vale ressaltar que o algoritmo de escolha do melhor atributo segue a lógica desenvolvida em sala, com pequenas adaptações para comportar as peculiaridades envolvidas nos algoritmos do C4.5 e CART como o uso do gini em vez da entropia para o cart e lidar com atributos contínuos, e com pesos para valores com alta cardinalidade para o C4.5

```
escolher_melhor_atributo()
   atributos = lista de colunas exceto a classe
   base_score = entropia(classe) ou gini(classe) # depende do algoritmo escolhido

para cada atributo em atributos:
   calcular score_atributo = média ponderada da impureza dos subconjuntos
   se algoritimo == C4.5:
        normalizar pelo split_info

   ganho = base_score - score_atributo
   atualizar melhor_atributo se ganho for maior

return melhor_atributo
```

Foram produzidos testes de classificação com a base de dados dos restaurantes, haja vista que já se possuíam os resultados calculados facilitando assim os teste:

Veja abaixo a classificação/resultados de cada algoritmo:

----- Árvore ID3: -----

- Atributo: Cliente (impureza: 1.0000, amostra: 12)

Valor da aresta: Alguns
- Classe: Sim (amostra: 4)
Valor da aresta: Cheio

- Atributo: fome (impureza: 0.9183, amostra: 6)

Valor da aresta: Sim

- Atributo: Tipo (impureza: 1.0000, amostra: 4)

Valor da aresta: Tailandes

- Atributo: SexSab (impureza: 1.0000, amostra: 2)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 1)

Valor da aresta: Sim

- Classe: Sim (amostra: 1)

Valor da aresta: Italiano
- Classe: Nao (amostra: 1)
Valor da aresta: Hamburger
- Classe: Sim (amostra: 1)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 2)Valor da aresta: Nenhum- Classe: Nao (amostra: 2)

----- Árvore C4 .5: -----

- Atributo: Cliente (impureza: 1.0000, amostra: 12)

Valor da aresta: Alguns
- Classe: Sim (amostra: 4)

Valor da aresta: Cheio

- Atributo: fome (impureza: 0.9183, amostra: 6)

Valor da aresta: Sim

- Atributo: SexSab (impureza: 1.0000, amostra: 4)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 1)

Valor da aresta: Sim

- Atributo: Preco (impureza: 0.9183, amostra: 3)

Valor da aresta: R

- Classe: Sim (amostra: 2)

Valor da aresta: RRR

- Classe: Nao (amostra: 1)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 2)

Valor da aresta: Nenhum
- Classe: Nao (amostra: 2)

----- Árvore CART: -----

- Atributo: Cliente (impureza: 0.5000, amostra: 12)

Valor da aresta: Alguns
- Classe: Sim (amostra: 4)

Valor da aresta: Cheio

- Atributo: fome (impureza: 0.4444, amostra: 6)

Valor da aresta: Sim

- Atributo: Tipo (impureza: 0.5000, amostra: 4)

Valor da aresta: Tailandes

- Atributo: SexSab (impureza: 0.5000, amostra: 2)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 1)

Valor da aresta: Sim

- Classe: Sim (amostra: 1)

Valor da aresta: Italiano

- Classe: Nao (amostra: 1)

Valor da aresta: Hamburger

- Classe: Sim (amostra: 1)

Valor da aresta: Nao

- Classe: Nao (amostra: 2)

Valor da aresta: Nenhum

- Classe: Nao (amostra: 2)