Inteligência Artificial

Segundo Trabalho – Aprendizado de Máquina Profa. Heloisa 2016/2

Este trabalho consta da execução dos algoritmos de aprendizado supervisionado (árvore de decisão e árvore de regressão) estudados na disciplina, com o uso de funções disponíveis em pacotes de R e descritas neste documento.

Os conjuntos de dados podem ser selecionados entre os sugeridos no repositório UCI (http://archive.ics.uci.edu/ml/) ou no site da ferramenta Weka (http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/). Conjuntos sugeridos: Car evaluation, Iris, Forest Fires, Credit Approval, Mushroom, Soybean, Auto_mpg.

Parte 1: Árvore de decisão para classificação

- Selecionar conjunto de dados adequado para problemas de classificação (classe nominal). Se o arquivo for muito grande é possível selecionar parte dos exemplos, mantendo no mínimo 80 exemplos e mantendo a mesma distribuição de exemplos de cada classe;
- Gerar arquivo .csv para leitura com read.table();
- Dividir o conjunto de dados em treinamento (75% dos exemplos) e teste (25% dos exemplos) aleatoriamente, mantendo a mesma proporção de exemplos de cada classe;
- Fazer a leitura dos arquivos de treinamento e teste usando a função read.table();
 (Alternativamente pode-se ler o arquivo todo e separar em treinamento e teste depois da leitura);
- Aplicar o algoritmo no conjunto de treinamento usando a função rpart() do pacote rpart;
- Construir a árvore gerada (gráfico) usando a função rpart.plot() do pacote rpart.plot;
- Executar o modelo nos dados de teste usando a função predict() do pacote rpart;
- Calcular erro (taxa de erros) e precisão do modelo gerado usando os resultados obtidos com os dados de teste.

Parte 2: Árvore de regressão

- Selecionar conjunto de dados adequado para problemas de regressão (classe contínua). Se o arquivo for muito grande é possível selecionar parte dos exemplos, mantendo no mínimo 80 exemplos e mantendo a mesma distribuição de exemplos de cada classe;
- Gerar arquivo .csv para leitura com read.table();
- Dividir o conjunto de dados em treinamento (75% dos exemplos) e teste (25% dos exemplos) aleatoriamente, mantendo a mesma proporção de exemplos de cada classe;
- Fazer a leitura dos arquivos de treinamento e teste usando a função read.table();
 (Alternativamente pode-se ler o arquivo todo e separar em treinamento e teste depois da leitura);
- Aplicar o algoritmo no conjunto de treinamento usando a função rpart() do pacote rpart;
- Construir a árvore gerada (gráfico) usando a função rpart.plot() do pacote rpart.plot;
- Executar o modelo nos dados de teste usando a função predict() do pacote rpart;
- Calcular erro (erro médio quadrático) e precisão do modelo gerado usando os resultados obtidos com os dados de teste.

Descrição das funções:

1) Construção de árvore de decisão ou de regressão:

modelo_ad <- rpart(fórmula, dados, método, controle, parâmetros)</pre>

- fórmula define qual é o atributo de classe e quais são os atributos descritivos dos dados (usar o formato do exemplo abaixo);
- dados conjunto de dados armazenado como um data.frame;
- método parâmetro que define se a árvore será usada como classificação ("class") ou regressão ("anova");
- controle define parâmetros que controlam o crescimento da árvore (ver exemplo abaixo);
- parâmetros variável na qual é definido o critério de seleção de atributos (usar "information", ver exemplo abaixo.
- 2) Predição (classificação ou regressão) usando a árvore gerada

y_estimado <- predict(modelo_ad, dados_teste, tipo)</pre>

- modelo_ad árvore de decisão ou de regressão gerada;
- dados_teste conjunto de dados que contém os exemplos de teste (sem a classe);
- tipo especifica como será apresentado o resultado da predição: um vetor para valores numéricos ("vector"), classe para valores categóricos ("class").
- 3) Exemplo do uso de rpart():

4) Exemplo de uso de rpart.plot():

```
> install.packages("rpart.plot")
> library("rpart.plot")
> plot ad <- rpart.plot(modelo ad, type=3)</pre>
```

Relatório:

O trabalho deve ser acompanhado de um relatório que documente claramente o procedimento adotado e como esse procedimento foi definido na implementação. As principais etapas que devem ser descritas são: seleção e preparação do conjunto de dados, aplicação do algoritmo de indução da árvore, aplicação do processo de predição, geração da representação gráfica da árvore, cálculo da precisão. O relatório deve incluir as representações das árvores geradas na forma de texto e na forma gráfica, e os resultados dos cálculos de erros de cada exemplo do conjunto de teste e da precisão total.

Observações:

- O trabalho pode ser feito em duplas.
- Entregar (no moodle tarefa de arquivo único): Relatório, com o conteúdo detalhado anteriormente e código específico definido para o problema.
- DATA DE ENTREGA: 16/02/2017