# **Trabalho Prático**

Iteração 2

## Análise de Dados em Informática

## Técnicas de Aprendizagem Automática

Engenharia Informática - 3º ano 2º semestre Ano Letivo 2020/2021

- 1. Objetivos
- 2. Calendarização
- 3. Normas
  - 3.1 Artigo Científico
  - 3.2 Avaliação
- 4. Descrição do Trabalho
- 5. Referências Bibliográficas

# 1. Objetivos

#### **Objetivo Geral:**

Análise de Desempenho de técnicas de aprendizagem automática

#### **Objetivos Específicos:**

- Definir a metodologia de trabalho
- Análise e Discussão dos Resultados com recurso ao R
- Escrita de artigo científico

# 2. Calendarização

Entrega do trabalho: até 20 de junho de 2021 pelas 23:55 Defesa e discussão: em data a marcar pelo professor de TP

#### 3. Normas

- Deverá ser usado a ferramenta R.
- A data final de ENTREGA do trabalho é 20 de junho de 2021 pelas 23:55, no moodle
  - Independentemente destes prazos, os grupos deverão ser capazes de, quando o professor o solicitar, reportar o estado de desenvolvimento do trabalho.
- A entrega do trabalho consta de um artigo científico (máx. 8 páginas) conforme template disponibilizado no moodle, apresentação powerpoint com resumo do trabalho realizado, entre outros. Deverá submeter todos os documentos num ficheiro compactado. O zip file deve conter:
  - o artigo científico em pdf
  - o dados utilizados em formato csv
  - script completo (e comentado) do código criado em R para resolver o problema
  - o apresentação PowerPoint com resumo do artigo para 10 minutos (ppt)
- O nome do ficheiro zip deverá seguir a seguinte notação:

**ANADI\_YYY\_XXX\_Nºaluno1\_Nºaluno2\_Nºaluno3.zip**, onde **YYY** representa a sigla do docente das TP, e **XXX** representa a turma TP.

Exemplo: ANADI AMD 3AD 7777777 8888888 9999999.zip.

- Trabalhos cujo nome não respeite a notação indicada serão penalizados em 10%.
- A entrega do trabalho deverá ser submetida no moodle até à data de entrega definida. Não serão aceites trabalhos fora do prazo.
- A apresentação, em formato de comunicação (10 minutos), e discussão dos trabalhos decorrerá em dia e hora a marcar por cada professor das teórico-práticas. No dia da apresentação, TODOS os elementos do grupo deverão estar presentes e apresentar uma das componentes do trabalho realizado e sistematizado na apresentação ppt. A defesa e apresentação da comunicação poderá ser realizada presencialmente ou por videoconferência. Nesta última situação todos os elementos do grupo devem ter a câmara e microfones ligados. Os elementos ausentes ou que não sigam as orientações definidas para a realização da apresentação/defesa não terão classificação.
- A avaliação do trabalho será realizada pelo docente das aulas teórico-práticas (TP).

Cada grupo é responsável por gerir o seu processo de desenvolvimento.
Dificuldades e problemas deverão ser comunicados atempadamente ao professor das aulas TP.

### 3.1. Artigo Científico

No Artigo Científico (máx. 8 páginas) deverão ser documentadas todas as fases da metodologia de trabalho seguida, contextualização do tema, exploração, preparação dos dados, análise e discussão dos resultados e conclusões.

Deve ser seguido o template IEEE disponibilizado no moodle (Word ou Latex).

### 3.2. Avaliação

Na avaliação do trabalho serão considerados os seguintes aspetos:

- Breve revisão do estado da arte (algoritmos de aprendizagem automática e análise de desempenho);
- Desenvolvimento de modelos de Machine Learning;
- A qualidade do processo de análise de dados seguido, a organização do código, a avaliação dos modelos criados, a análise e discussão dos resultados e as conclusões alcançadas;
- Organização, qualidade da escrita, apresentação e clareza do artigo científico;
- A comunicação e discussão
- Participação individual de cada um dos elementos em %

| Contextualização (Abstract, Introdução (motivação, objetivos e metodologia seguida) e Revisão da Literatura)  | 2 valores  |
|---|------------|
| Análise de desempenho de técnicas de aprendizagem (código R – 40%, artigo científico (definição e avaliação dos modelos, análise e discussão dos resultados) – 60%) | 14 valores |
| Conclusões  | 2 valores  |
| Apresentação e Discussão  | 2 valores  |

**Nota:** A nota de cada um dos elementos do grupo será definida de acordo com a % participação identificada. No momento da defesa do trabalho será validada a participação de cada um dos elementos do grupo na concretização dos objetivos do trabalho e do grupo.

## 4. Descrição do Trabalho

O objetivo principal deste trabalho consiste na aplicação de algoritmos de aprendizagem automática na exploração de dados e respetiva comparação usando os testes estatísticos mais adequados. Deve ser produzido um artigo científico (português ou inglês), conforme *template* indicado, com o estado da arte sobre os diferentes algoritmos, os modelos desenvolvidos, os resultados obtidos, a análise e discussão dos resultados e as conclusões gerais do trabalho (síntese das conclusões).

A Direção-Geral da Saúde e outras entidades a nível internacional, têm elaborado relatórios e estudos com o objetivo de informar os decisores e técnicos das entidades de saúde diretamente envolvidos na gestão da pandemia, e no planeamento das medidas de mitigação. Parte desta informação, é disponibilizada, semanalmente, num relatório de situação sobre a curva epidémica e os parâmetros de transmissibilidade da infeção por SARS-CoV-2. Uma das ferramentas usadas é a matriz de risco que relaciona a taxa de Transmissibilidade R(t) com a Incidência.

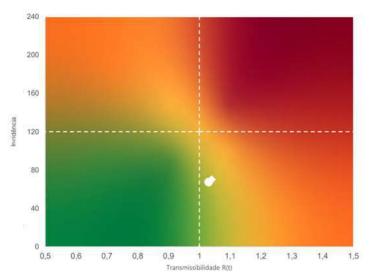


Figura 1 - Matriz de Risco

No âmbito da 2ªiteração do Trabalho Prático, pretende-se que realizem a análise de vários indicadores sobre os dados da pandemia COVID-19 a nível mundial, através de modelos de classificação/regressão usando os algoritmos de aprendizagem automática estudados: regressão linear, árvores de regressão/decisão, k-vizinhos-mais-próximos e redes neuronais.

É usado o ficheiro "countryagregatedata.xlsx", disponível no moodle, agrupados por país, num dado período. O ficheiro contém dados do dataset facultado com dados reais, retirado da base dados internacional "Our World in Data" [3], dinamizada pela Universidade Johns Hopkins University (JHU).

O conjunto de dados a analisar neste trabalho diz respeito a vários indicadores (nº total de casos, nº médio de novos casos, nº total de mortos, taxa de Transmissibilidade R(t) e outros relativos a cada país).

### 4.1. Regressão

- **1.** Comece por carregar o ficheiro ("countryagregatedata.xlsx") para o ambiente do R, verifique a sua dimensão e obtenha um sumário dos dados.
- Crie um diagrama de correlação entre todos os atributos e comente o que se observa.
- **3.** Obtenha um modelo de regressão linear simples para a variável objetivo para determinar o "total\_deaths" usando o número de novos casos ("new\_cases")
  - a) Apresente a função linear resultante
  - **b)** Visualize a reta correspondente ao modelo de regressão linear simples e o respetivo diagrama de dispersão.
  - c) Calcule o erro médio absoluto (MAE) e raiz quadrada do erro médio (RMSE) do modelo sobre os 30% casos de teste.
- **4.** Tendo em conta o conjunto de dados apresentado, pretende-se prever a esperança de vida (*'life\_expectancy'*), aplicando:
  - a) Regressão linear múltipla.
  - **b)** Árvore de regressão, usando a função *rpart*. Apresente a árvore de regressão obtida.
  - **c)** Rede neuronal usando a função *neuralnet*, fazendo variar os parâmetros. Apresente a rede obtida.

Compare os resultados obtidos pelos modelos referidos na questão 4, usando o erro médio absoluto (MAE) e raiz quadrada do erro médio (RMSE). Justifique se os resultados obtidos para os dois melhores modelos são estatisticamente significativos (para um nível de significância de 5%). Identifique o modelo que apresenta o melhor desempenho.

## 4.2. Classificação

- **5.** Derive um novo atributo **NiveldeRisco**, discretizando o atributo "stringency\_index" em 2 classes: "low" e "high" usando como valor de corte a média do atributo.
- **6.** Estude a capacidade preditiva relativamente a este novo atributo **NiveldeRisco** usando os seguintes métodos:
  - a) árvore de decisão;
  - **b)** rede neuronal;
  - c) K-vizinhos-mais-próximos.

Usando o método *k-fold cross validation* obtenha a média e o desvio padrão da taxa de acerto da previsão do atributo **NiveldeRisco** com os dois melhores modelos. Verifique se existe diferença significativa no desempenho dos dois melhores modelos obtidos anteriormente (use um nível de significância de 5%). Identifique o modelo que apresenta o melhor desempenho.

- 7. Derive um novo atributo ClassedeRisco, discretizando o atributo "reproduction\_rate" Taxa de Transmissibilidade R(t) e o atributo "incidence" Incidência em 3 classes (conforme Figura 1): "Vermelho", "Amarelo" e "Verde". Por simplificação considera-se que a Incidência corresponde à razão entre o atributo "total\_cases" e "population" multiplicado por 100.000 habitantes.
- **8.** Avalie a capacidade preditiva relativamente a este novo atributo **ClassedeRisco** usando os métodos:
  - a) árvore de decisão
  - **b)** rede neuronal
  - c) K-vizinhos-mais-próximos

Compare os resultados dos modelos anteriores. Discuta em detalhe qual o modelo que apresentou o melhor e o pior desempenho de acordo com os critérios: *Accuracy; Sensitivity; Specificity* e F1.

Ter em consideração que em todas as questões, devem ser justificados os pressupostos assumidos e os resultados devem ser interpretados e analisados. O artigo científico deve incluir a descrição de todos os modelos desenvolvidos, decisões assumidas na parametrização e a análise e interpretação dos resultados.

Na secção de conclusões do artigo devem ser sintetizadas e sistematizadas as conclusões de cada secção: Regressão e Classificação.

# 5. Referências Bibliográficas

- [1]. Christopher Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning. Springer, 2006.
- [2]. Tom Mitchell, Machine Learning. McGraw-Hill, 1997.
- [3]. Coronavirus Source Data Our World in Data, <a href="https://ourworldindata.org/coronavirus-source-data">https://ourworldindata.org/coronavirus-source-data</a>