

# Questionário



### 1. Consideramos valores outliers valores que:

- a) Estão associados a erros na recolha de informação.
- b) Estão desviados da média mais do 1.5 IQR.
- c) Devem ser eliminados, pois impactam nas métricas utilizadas nos modelos (ex.: média).
- d) São atípicos dada a distribuição da variável à qual pertence.
- 2. Verdadeiro ou Falso: "Os *outlier*s são um problema a resolver antes de iniciar a modelação, seja via eliminação seja via substituição de valores".
  - a) Verdadeiro.
  - b) <u>Falso</u>.
- 3. As transformações não-lineares, como logaritmo e raiz quadrada,...
  - a) Alteram a distribuição das variáveis e podem ter impacto (positivo ou negativo) na sua capacidade explicativa.
  - b) São as melhores a resolver os problemas de outliers.
  - c) Devem ser usadas com cautela por reduzem a sua correlação com a target.
  - d) São ótimas normalizar as variáveis.



- 4. Por vezes pode ser relevante criar novas variáveis adicionais, como por exemplo variáveis Dummy. Que tipo de variáveis são essas e para que servem?
  - a) São variáveis que indicam se o dataframe tem outliers.
  - b) São variáveis que indicam se o dataframe tem *missing values*.
  - c) <u>São variáveis que tomam o valor *True* ou *False* e pode ser usadas para tornar quantitativas as variáveis qualitativas.</u>
  - d) São variáveis que tomam o valor *True* ou *False* e pode ser usadas para tornar qualitativas as variáveis quantitativas.
- 5. Através de um gráfico de Scatter Plot que tipo de informação consigo recolher?
  - a) A distribuição da variável, se tem *missing values* e *outliers*.
  - b) A correlação entre 2 ou mais variáveis.
  - c) <u>Identificar potencial correlação linear entre 2 variáveis.</u>
  - d) Todas as anteriores.



- 6. Imagina que te é disponibilizado um dataframe com um conjunto de dados sobre dados biomédicos de pacientes que estão a ser alvo de um tratamento experimental e que tem como missão perceber qual a dosagem mais adequada para a melhor recuperação dos pacientes.
  - 1º- Garantir que o conteúdo dataframe está alinhado com o estudo em questão visto que a falta de alinhamento pode inviabilizar o estudo
    - a) Existe um ID de paciente para comprar o antes e depois do tratamento
    - b) Existe informação sobre a dosagem atribuída a cada utente, assim como a data da administração
    - c) Existem variáveis que permitem avaliar a recuperação do utente após a administração da dosagem
    - d) Dimensão do dataframe é suficiente para tirar conclusões (correlacionado com a diversidade de valores das variáveis, das dosagens que queremos testar, etc.)
    - e) ..
  - 2°- Garantir formatos e consistência de informação para que o estudo considere os valores das variáveis de forma correta e assim aumente a sua eficácia
    - a) Validar formatos das variáveis e corrigir, caso necessário (ex.: formatos das datas)
    - b) Normalizar variáveis para garantir consistência (ex.: abreviaturas)
    - c) ..



# 3°- Identificação e Tratamento de *missing values* por forma a garantir que o dataframe está preparado para ser usado pelas diferentes técnicas que pretendemos utilizar, sem excluir ou incorretamente preencher valores em falta

- a) Identificar observações / variáveis com valores em falta ou valores anómalos (ex.: "?" em variáveis numéricas)
- b) Determinar dimensão dos casos de valores em falta
- c) Compreender motivo para a ausência de valores (tipologia)
- d) Tratar casos de *missing values* com respeito à sua tipologia e dimensão

# 4°- Identificação e Tratamento, caso aplique, de *outliers* por forma minimizar os impactos que possam ter nas métricas usadas pelas técnicas e modelos

- a) Análise do comportamento das variáveis via visualização da sua distribuições (ex.: histogramas) e cálculo de métricas de centralidade (ex.: média, mediana, moda) e dispersão (ex.: desvio padrão, IQR)
- b) Identificação de outliers e potenciais causas (ex.: erros, observações atípicas, etc.)
- c) Dependendo das causas para a sua existência, decidir se devem ser mantidos, tratados ou eliminados
- d) Caso devam ser tratados, avaliar as várias opções disponíveis como truncar os valores, realizar transformações não lineares, etc.



- 5°- Ajuste de escalas das variáveis por forma a garantir que discrepâncias entre os domínios das variáveis (ex.: variável "# filhos" e a variável "rendimento anual") não influência os resultados do modelo dando prioridade a variáveis com domínios com valores absolutos mais elevados
  - a) Analisar as escalas das diferentes variáveis
  - b) Aplicar transformações lineares (ex.: Min-Max) ou não lineares (ex.: Log)
- 6°- Transformação e criação de novas variáveis com o objetivo de dar maior informação ao modelo, potenciando assim a sua capacidade explicativa
  - a) Verificar a existência de variáveis categóricas e transforma-las em Dummies caso eu tenha interesse em usar modelos que não as tomem diretamente
  - b) Transformar datas em "dias desde o evento x" caso tal possa ser vantajoso
  - c) Criar novas variáveis Dummies associadas a *missing valu*es preenchidos, outliers truncados ou outro tipo de manipulação de dados
  - d) Etc.



# 7°- Exploração gráfica da relação entre as variáveis, sobretudo entre a variável de interesse e as restantes variáveis de análise por forma a compreender como se relacionam

- a) Scatter Plots sobretudo para correlações lineares com a target
- b) Headmap para correlações entre todas as variáveis
- c) Gráfico com valores médios das variáveis quantitativas para cada valor presente nas variáveis qualitativas
- d) Etc.