## MBA em Ciência de Dados

# Técnicas Avançadas de Captura e Tratamento de Dados

#### Módulo I - Dados Estruturados e Não Estruturados

#### **Exercícios**

Moacir Antonelli Ponti

CeMEAI - ICMC/USP São Carlos

Recomenda-se fortemente que os exercícios sejam feitos sem consultar as respostas antecipadamente.

In [1]: # carregando a biblioteca necessária
import pandas as pd

## Exercício 1)

Considere a tabela com os dados a seguir

username	Primeiro Nome	Sobrenome	Ano de nascimento	Foto
joao@provider.com	João	Oliveira	1996	foto1033.jpg
bet89@hoster.net	Elizabete	Costa Silva	1989	foto0010.jpg
maria@internet.com.br	Maria Cláudia	Nunes de Souza	1976	foto2401.jpg

De acordo com a definição de dados estruturados e não estruturados, esse conjunto de dados é

#### (a) Estruturado

- (b) Não-estruturado
- (c) Estruturado quando não consideramos o atributo Foto
- (d) Estruturado quando não consideramos os atributos username e Foto

Justifique sua escolha.

Resposta: todos os campos e registros são endereçáveis e passíveis de armazenamento e recuperação. O atributo Foto se refere ao arquivo da imagem que contém a foto, mas não à informações visuais contidas nessas imagens. Ainda que as imagens sejam não-estruturadas, o dado relativo ao nome do arquivo é estruturado. Assim, a tabela contém dados estruturados

## Exercício 2)

São características de dados não-estruturados

- (a) Facilidade de versionamento, baixo controle de coleta, e inexistência de formato bem definido para armazenamento
- (b) Alta dimensionalidade, armazenamento em formato binário ou textual, e alta flexibilidade na coleta dos dados
- (c) Alta redundância, e informações fáceis de recuperar a partir dos dados brutos
- (d) Inexistência de esquema de armazenamento e recuperação, e alto controle de integridade dos dados

## Exercício 3)

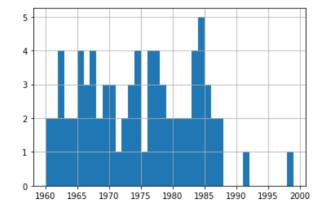
Analise a base de dados "Missing", que contém 100 linhas. Em particular vamos estudar os atributos "Religion", "Profession" e "Year of Birth", que possuem dados faltantes. Explore esses atributos utilizando estatística descritiva com describe() e buscando pelo conjunto de valores únicos com unique().

Após isso, responda as **questões I, II, III e IV** abaixo. OBS: Para responder às questões com maior segurança, pode ser necessário explorar a base de dados com outras ferramentas, gráficos e buscas.

```
In [2]: data m = pd.read csv("./dados/TACTD-01-Missing.csv")
        # insira seu código exibindo a estatística descritiva e valores únicos para
        o atributo Religion
        print(data_m['Religion'].describe(), '\n')
        print(data m['Religion'].unique())
                          98
        count
                           3
        unique
                  Christian
        top
        freq
                          96
        Name: Religion, dtype: object
        ['Christian' '---' nan 'x']
In [3]: # insira seu código exibindo a estatística descritiva e valores únicos para
        o atributo Profession
        print(data_m['Profession'].describe(), '\n')
        print(data_m['Profession'].unique())
                      98
        count
        unique
                      2
        top
                  Nurse
        freq
                      93
        Name: Profession, dtype: object
        ['Nurse' 'X' nan]
```

```
In [4]: # insira seu código exibindo a estatística descritiva e valores únicos para
         o atributo Year of Birth
         print(data m['Year of Birth'].describe(), '\n')
         print(data m['Year of Birth'].unique())
         count
                     79.000000
                  1974.177215
         mean
         std
                     8.622807
                  1960.000000
         min
         25%
                  1967.000000
         50%
                  1974.000000
                  1981.500000
         75%
                  1998.000000
         max
         Name: Year of Birth, dtype: float64
         [1968. 1964. 1965.
                               nan 1973. 1986. 1979. 1969. 1981. 1987. 1972. 1983.
          1966. 1962. 1976. 1977. 1967. 1970. 1974. 1982. 1991. 1978. 1980. 1984. 1963. 1985. 1960. 1998. 1971. 1975. 1961.]
In [5]: min year = data m['Year of Birth'].describe()['min']
         max_year = data_m['Year of Birth'].describe()['max']
         data_m['Year of Birth'].hist(bins=range(int(min_year), int(max_year)+2))
```

Out[5]: <matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x7fcaf7c85310>



#### Exercício 3, questão I

Sobre o atributo Religion, qual das alternativas é mais plausível:

- (a) há 2 dados faltantes, do tipo completamente aleatório
- (b) há 4 dados faltantes, podendo ser do tipo completamente aleatório (MCAR) ou não-aleatório
- (c) há 2 dados faltantes, do tipo não-aleatório
- (d) há 4 dados faltantes, do tipo (condicionalmente) aleatório

Resposta: apesar de não constar como NaN, valores como 'x'e '---' são também considerados faltantes. É provável que a perda seja completamente aleatória, mas não podemos descartar o caso não-aleatório pois é possível que todas as pessoas não cristãs omitiram a religião devido a não serem cristãs, o que deve ser investigado.

#### Exercício 3, questão II

Sobre o atributo Profession, é possível dizer que:

- (a) há 7 dados errôneos
- (b) há 2 dados faltantes
- (c) há 2 dados faltantes e 5 dados errôneos
- (d) há 7 dados faltantes

Resposta: o valor 'X' não parece ser um dado errôneo, pois não é um erro de digitação, nem é uma profissão válida e que possa ser falsamente atribuida a uma pessoa, portanto tanto NaNs quanto 'X' são faltantes

#### Exercício 3, questão III

Sobre o atributo Profession, é possível dizer que os dados faltantes são:

- (a) uma mistura dos tipos (condicionalmente) aleatório (MAR) e completamente aleatório (MCAR)
- (b) unicamente do tipo (condicionalmente) aleatório (MAR)
- (b) unicamente do tipo completamente aleatório (MCAR)
- (d) uma mistura dos tipos não aleatório e (condicionalmente) aleatório (MAR)

Resposta: nenhum profissional de Portugal/Lisboa reportou sua profissão, indicando o caso condicionalmente aleatório. Porém, há também duas outras perdas que não parecem estar relacionadas a um padrão, representando faltantes completamente aleatórios

#### Exercício 3, questão IV

Sobre o atributo Year of Birth, de acordo com a análise exploratória, qual(is) tipo(s) de dados faltantes são mais plausíveis (escolha apenas uma opcao abaixo):

- (a) uma mistura dos tipos (condicionalmente) aleatório (MAR) e completamente aleatório (MCAR)
- (b) do tipo (condicionalmente) aleatório (MAR)
- (c) do tipo completamente aleatório (MCAR)
- (d) do tipo não aleatório

Resposta: A distribuição do ano de nascimento mostra que há uma frequência regular de anos entre 1960 e meados dos anos 1980, com máximo em 1998 e muitos faltantes nesse intervalo, o que indica omissão ou perda de dados relacionada ao valor do ano entre meados de 1980 e a década de 1990, e portanto não aleatória ou de respostas não ignoráveis.

## Exercício 4)

Analise a base de dados "BCE\_Outliers\_Err\_Desbal", utilizada nas aulas. Utilize boxplot() e hist() para explorar cada atributo (exceto Weight, já analisado na aula), mas também codifique outras buscas que achar necessário para responder às **questões I, II, III e IV** abaixo.

```
In [6]: data2 = pd.read_csv("./dados/TACTD_01-BCE_Outliers_Err_Desbal.csv")
```

#### Exercício 4, questão I

Procure por um outlier não comentado na aula. Esse outlier é um

- (a) idade gestacional com valor muito alto
- (b) idade gestacional com valor muito baixo
- (c) ano com valor muito alto
- (d) ano com valor muito baixo

#### Exercício 4, questão II

Como interpretar o outlier encontrado?

- (a) outlier global e dado errôneo resultado de problema na coleta de dados, deve ser removido
- (b) outlier global, mas não deve ser modificado
- (c) outlier global e dado errôneo, podendo ser corrigido
- (d) outlier condicional, deve ser removido

Resposta: o valor '22017' é um dado errôneo mas devido aos dados estarem ordenados por mês e ano, pode ser interpretado como um erro de inputacao facilmente corrigível para 2017

### Exercício 4, questão III

Precisamos construir um modelo de regressão (do aprendizado supervisionado) para predizer a idade gestacional de um bebê baseado no mês e ano de nascimento.

- (a) é possível construir o modelo sem nenhum pré-processamento
- (b) os dados possuem redundância, impedindo a análise por regressão
- (c) os dados estão desbalanceados, sendo necessário controlar esse efeito
- (d) os dados possuem outliers globais, que devem ser identificados e tratados antes de realizar a análise

Resposta: o ano de 2016 possui apenas 12 exemplos, contra 60 do ano de 2017. Em particular, o mês 11/2016 possui apenas 3 exemplos. Assim, os dados estão desbalanceados, e portanto esse fator deve ser considerado na análise

#### Exercício 4, questão IV

Analise o atributo idade gestacional por possíveis problemas típicos dentre os estudados

- (a) os dados possuem outliers condicionais relacionados ao peso
- (b) os dados possuem redundância, por haver muitos valores repetidos no invervalo mínimo e máximo
- (c) os dados estão desbalanceados
- (d) os dados parecem não possuir qualquer problema