Trabalho Prático 1 - Ambientação

• Nome: Matheus Freitas Martins

Matrícula: ES111281

O propósito deste trabalho é aprofundar o conhecimento em plataformas relevantes para análise e processamento de dados. Para alcançar esse objetivo, será configurada uma instância de máquina virtual na Azure, na qual serão instaladas as dependências requeridas para participar de uma competição de aprendizado de máquina no Kaggle.

Nesta competição, o desafio é desenvolver um modelo capaz de prever se um passageiro da Spaceship Titanic foi transportado para uma dimensão alternativa ou não, usando informações pessoais do passageiro. O resultado esperado é a criação de um modelo que possa classificar corretamente os passageiros em duas categorias: aqueles que foram transportados para outra dimensão e aqueles que não foram.

Configurando o Ambiente

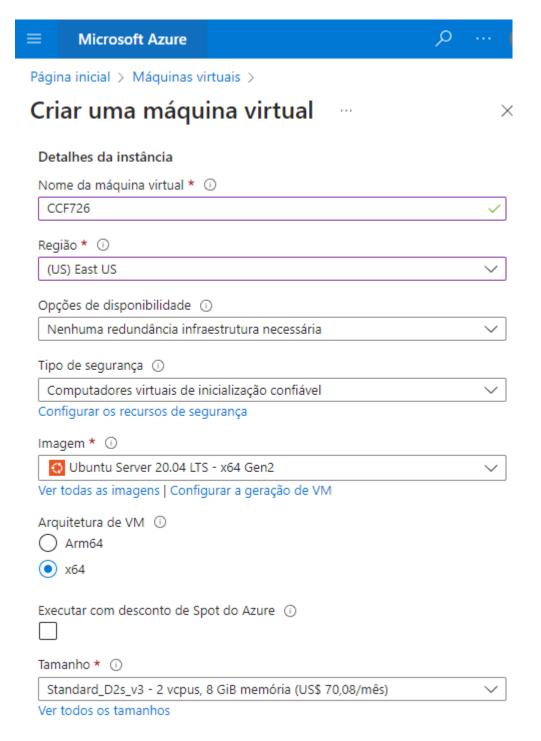
Criando a máquina virtual

Conforme sugerido pela documentação, foi utilizado a plataforma Azure para criar a máquina virtual https://portal.azure.com/#home

Caminho: Virtuais > Criar > Máquina Virtual do Azure

Inicialmente, as seguintes configurações foram escolhidas para a máquina:

- Nome: CCF726
- Região: (US) East US
- Imagem (S.O): Ubuntu Server 20.04 LTS X64 Gen2



Em relação a conta de administrador, foi escolhido autenticar-se por meio de uma senha.

• Login: mtsftsmts

Conta de administrador Chave pública de SSH Tipo de Autenticação ① Senha Nome de usuário * ① mtsftsmts Senha * ① Confirmar senha * ① ••••• Regras de portas de entrada Selecione quais portas de rede da máquina virtual podem ser acessadas pela internet pública. Você pode especificar um acesso à rede mais limitado ou granular na guia Rede. (Nenhum Portas de entrada públicas * ① Permitir portas selecionadas Selecione as portas de entrada * SSH (22) Isso permitirá que todos os endereços IP acessem sua máquina virtual. Isso é recomendado somente para testes. Use os controles Avançados na guia Rede para criar regras para limitar o tráfego de entrada a endereços IP conhecidos.

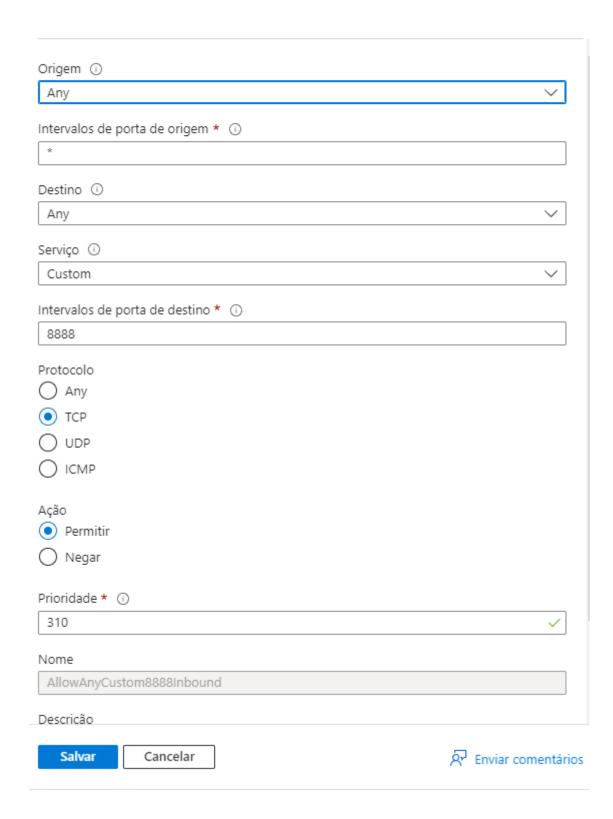
Uma vez definido essas pequenas configurações, prosseguiu-se clicando no botão "Revisar + Criar".

Incluindo regra de inbound

Além das configurações básicas definidas anteriormente, é necessário incluir uma regra de inbound que vai habilitar acessar o Jupyter Notebook. Para isso, foi escolhido a porta **8888** e protocolo **TCP**.

Caminho: Configurações > Rede > Adicionar regra da porta de entrada





Configurando IP estático

Além disso, para facilitar as futuras conexões foi atribuído a rede um ip estático.

Caminho: Configurações > Configurações de IP

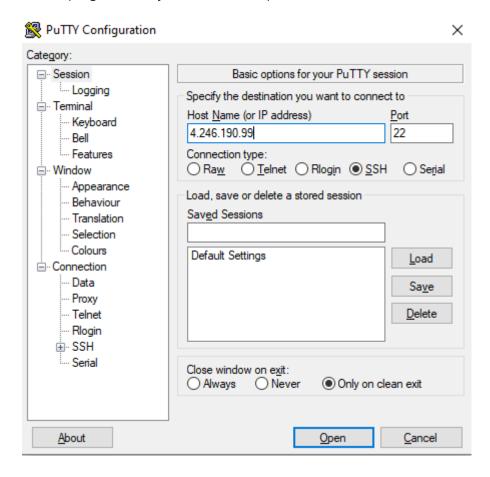


Configurando dependências para a máquina virtual criada

Uma vez configurada, é necessário iniciar a máquina no Azure, clicando em "Iniciar".



Abrir o programa Putty e inserir no campo Host Name (or IP address) o Endereço IP público da máquina "4.246.190.99".



Ao clicar em "Open" um terminal será aberto solicitando as credenciais do login.



Em relação as dependências, foi escolhido instalar o pacote Anaconda, pois ele simplifica a instalação e o gerenciamento de pacotes, bibliotecas e ambientes para projetos de ciência de dados e aprendizado de máquina. Ele inclui um grande número de bibliotecas populares e úteis para esses campos, como Python, NumPy, pandas, Matplotlib, scikit-learn, TensorFlow, Jupyter Notebook, entre outras.

Após efetuar o login na máquina, os seguintes comandos foram executados:

- cd /tmp
- curl -O https://repo.anaconda.com/archive/Anaconda3-2022.10-Linux-x86_64.sh
- bash Anaconda3-2022.10-Linux-x86_64.sh
- Aceite os termos da licença

Após a instalação, execute o comando: **source ~/.bashrc**, para fazer as alterações no arquivo .bashrc e aplicar as novas configurações à sessão atual do terminal sem precisar fechar e abrir um novo terminal.

Uma vez instalado, é possível visualizar todas as bibliotecas instaladas pelo Anaconda através do comando: **conda list**.

OBS: A imagem abaixo mostra apenas algumas bibliotecas instaladas.

```
        (base) mtsftsmts@CCF726:/$ conda list

        # packages in environment at /home/mtsftsmts/anaconda3:

        #

        # Name
        Version
        Build Channel

        _ipyw_jlab_nb_ext_conf
        0.1.0
        py39h06a4308_1

        _libgcc_mutex
        0.1
        main

        _openmp_mutex
        5.1
        1_gnu

        alabaster
        0.7.12
        pyhd3eblb0_0

        anaconda
        2022.10
        py39p0

        anaconda-client
        1.11.0
        py39h06a4308_0

        anaconda-navigator
        2.3.1
        py39h06a4308_0

        anyio
        3.5.0
        py39h06a4308_0

        appdirs
        1.4.4
        pyhd3eblb0_0

        argon2-cffi
        21.3.0
        pyhd3eblb0_0

        argon2-cffi-bindings
        21.2.0
        py39h7f8727e_0

        arrow
        1.2.2
        pyhd3eblb0_0

        astroid
        2.11.7
        py39h06a4308_0

        astropy
        5.1
        py39h7f8727e_0

        attrs
        21.4.0
        py40d3eblb0_0

        attrs
        21.4.0
        py40d3eblb0_0

        automat
        20.2.0
        py40d3eblb0_0

        babel
```

Podemos visualizar a versão dos pacotes de forma independente, abaixo podemos ver as versões do Jupyter e do Python instaladas.

```
(base) mtsftsmts@CCF726:~$ jupyter --version
Selected Jupyter core packages...
IPython : 7.31.1
ipykernel : 6.15.2
ipywidgets : 7.6.5
jupyter_client : 7.3.4
jupyter_core : 4.11.1
jupyter_server : 1.18.1
jupyterlab : 3.4.4
nbclient : 0.5.13
nbconvert : 6.4.4
nbformat : 5.5.0
notebook : 6.4.12
qtconsole : 5.3.2
traitlets : 5.1.1
(base) mtsftsmts@CCF726:~$ python --version
Python 3.9.13
```

Acessando o Jupyter da máquina virtual

Com a máquina virtual em execução, basta abrir o prompt do sistema operacional do computador pessoal e utilizar o seguinte comando para criar a instância para acessar o Jupyter remotamente:

ssh -L 8080:localhost:8888 mtsftsmts@4.246.190.99

O comando: ssh -L 8080:localhost:8888 mtsftsmts@4.246.190.99 realiza uma conexão SSH segura (Secure Shell) com a máquina remota cujo endereço IP é 4.246.190.99 e nome de usuário é mtsftsmts.

A opção -L 8080:localhost:8888 configura um túnel SSH, que encaminha o tráfego da porta local 8080 para a porta 8888 na máquina remota. Essa técnica é conhecida como "port forwarding" (encaminhamento de porta) e é útil quando deseja-se acessar um serviço na máquina remota (nesse caso, um servidor Jupyter Notebook na porta 8888) através de uma porta local do computador.

Com esse comando, é possível acessar o servidor Jupyter Notebook remoto digitando http://localhost:8080 no navegador do computador local, como se o servidor estivesse sendo executado localmente na porta 8080.

```
mtsftsmts@CCF726: ~

Microsoft Windows [versão 10.0.19045.2728]
(c) Microsoft Corporation. Todos os direitos reservados.

C:\Users\Martins>ssh -L 8080:localhost:8888 mtsftsmts@4.246.190.99
mtsftsmts@4.246.190.99's password:
Welcome to Ubuntu 20.04.5 LTS (GNU/Linux 5.15.0-1034-azure x86_64)
```

Em seguida, utilizar o seguinte comando: jupyter notebook --no-browser.

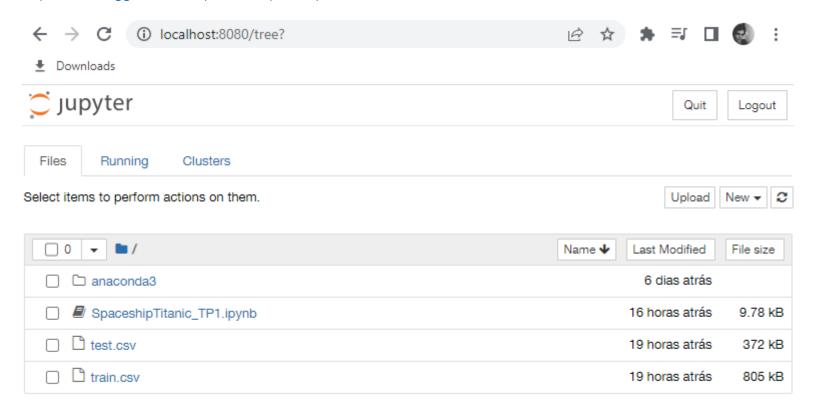
```
(base) mtsftsmts@CCF726:~$ jupyter notebook --no-browser
[I 2023-03-19 14:25:02.255 LabApp] JupyterLab extension loaded from /home/mtsftsmts/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/jupyterlab
[I 2023-03-19 14:25:02.255 LabApp] JupyterLab application directory is /home/mtsftsmts/anaconda3/share/jupyter/lab
[I 14:25:02.262 NotebookApp] Serving notebooks from local directory: /home/mtsftsmts
[I 14:25:02.262 NotebookApp] Jupyter Notebook 6.4.12 is running at:
[I 14:25:02.262 NotebookApp] http://localhost:8888/?token=f301872520c5b9031269238335022e56c6aefa478ef9f568
[I 14:25:02.262 NotebookApp] or http://1270.0.1:8888/?token=f301872520c5b9031269238335022e56c6aefa478ef9f568
[I 14:25:02.262 NotebookApp] Use Control-C to stop this server and shut down all kernels (twice to skip confirmation).
[C 14:25:02.271 NotebookApp]

To access the notebook, open this file in a browser:
    file:///home/mtsftsmts/.local/share/jupyter/runtime/nbserver-1486-open.html
Or copy and paste one of these URLs:
    http://localhost:8888/?token=f301872520c5b9031269238335022e56c6aefa478ef9f568
    or http://localhost:8888/?token=f301872520c5b9031269238335022e56c6aefa478ef9f568
```

Agora, para acessar o Jupyter Notebook, basta digitar no navegador a seguinte URL: http://localhost:8080/tree?

Se necessário, insira o token gerado para obter acesso ao Jupyter. Por exemplo: http://localhost:8888/?token=1036cd4eb4546860f131cfb8a01c21423489643ae56efebd

Após acessar o Jupyter Notebook, você poderá criar um novo arquivo .ipynb e fazer upload de arquivos. Neste exemplo, foi criado o arquivo SpaceshipTitanic_TP1.ipynb e realizada a importação dos arquivos .csv de treinamento e teste, disponíveis em: https://www.kaggle.com/competitions/spaceship-titanic/data.



Modelo utilizando Random Forest

Importando bibliotecas

```
import pandas as pd
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score
from sklearn.impute import SimpleImputer
```

Carregando os dados

Entendendo os dados

Visualizando as cinco primeiras linhas do Dataframe.

```
In [3]: dados_de_treino.head()
```

Out[3]:		Passengerld	HomePlanet	CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCourt	ShoppingMall	Spa	VRDeck	Name	Transported
	0	0001_01	Europa	False	B/0/P	TRAPPIST- 1e	39.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Maham Ofracculy	False
	1	0002_01	Earth	False	F/0/S	TRAPPIST- 1e	24.0	False	109.0	9.0	25.0	549.0	44.0	Juanna Vines	True
	2	0003_01	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	58.0	True	43.0	3576.0	0.0	6715.0	49.0	Altark Susent	False
	3	0003_02	Europa	False	A/0/S	TRAPPIST- 1e	33.0	False	0.0	1283.0	371.0	3329.0	193.0	Solam Susent	False
	4	0004_01	Earth	False	F/1/S	TRAPPIST- 1e	16.0	False	303.0	70.0	151.0	565.0	2.0	Willy Santantines	True

Resumo geral da estrutura e conteúdo do Dataframe. Exibindo informações básicas como: índice, os nomes das colunas, o número de valores não nulos e o tipo de dados de cada coluna.

In [4]: dados_de_treino.info()

RangeIndex: 8693 entries, 0 to 8692 Data columns (total 14 columns): # Column Non-Null Count Dtype -----8693 non-null object 0 PassengerId 1 HomePlanet 8492 non-null object 2 CryoSleep 8476 non-null object 3 Cabin 8494 non-null object 4 Destination 8511 non-null

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

object 5 8514 non-null float64 Age 8490 non-null 6 VIP object 7 RoomService 8512 non-null float64 8 FoodCourt 8510 non-null float64 9 ShoppingMall 8485 non-null float64 10 8510 non-null float64 Spa

11 VRDeck 8505 non-null float64
12 Name 8493 non-null object
13 Transported 8693 non-null bool

dtypes: bool(1), float64(6), object(7)
memory usage: 891.5+ KB

Contando a quantidade de valores ausentes em cada coluna do DataFrame.

In [5]: dados_de_treino.isnull().sum()

PassengerId Out[5]: HomePlanet 201 CryoSleep 217 Cabin 199 182 Destination 179 Age VIP 203 RoomService 181 FoodCourt 183 ShoppingMall 208 Spa 183 VRDeck 188 Name 200 Transported 0 dtype: int64

Analisando a distribuição dos valores no conjunto de dados para identificar valores comuns ou incomuns. Retorna uma série contendo a frequência de ocorrência de cada valor único no DataFrame.

In [6]: dados_de_treino.value_counts()

U		CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCourt	ShoppingMall	Spa	VRDeck	Name
0001_01	Europa	False	B/0/P	TRAPPIST-1e	39.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Maham Of
racculy	False	1										
6162_01	Earth	False	F/1181/S	55 Cancri e	22.0	False	0.0	0.0	1.0	575.0	0.0	Bonyan H
ineyley	False	1										
6175_01	Earth	False	G/1000/P	TRAPPIST-1e	18.0	False	628.0	0.0	0.0	31.0	150.0	Thel Pit
tler	False	1										
6174_02	Earth	True	G/999/P	PSO J318.5-22	4.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Cherry F
isheparks	True	1										
6174_01	Earth	False	F/1274/P	55 Cancri e	24.0	False	0.0	479.0	116.0	1.0	37.0	Jord Mcb
riddley	False	1										
••												
3195_02	Earth	False	G/505/S	PSO J318.5-22	60.0	False	0.0	31.0	6.0	223.0	356.0	Fredy Li
tthews	False	1										
3195_01	Earth	False	G/505/S	TRAPPIST-1e	1.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Rald Lit
thews	False	1										
3191_01	Mars	True	F/603/S	TRAPPIST-1e	68.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Fex Sin
True	1											
3189_01	Mars	True	D/102/P	55 Cancri e	40.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Weers Ch
e	True	1										
9280_02	Europa	False	E/608/S	TRAPPIST-1e	44.0	False	126.0	4688.0	0.0	0.0	12.0	Propsh H
ontichre	True	1										
	Transported 0001_01 racculy 6162_01 ineyley 6175_01 tler 6174_02 isheparks 6174_01 riddley 3195_02 tthews 3195_01 thews 3191_01 True 3189_01 e 9280_02	Transported 0001_01 Europa racculy False 6162_01 Earth ineyley False 6175_01 Earth tler False 6174_02 Earth isheparks True 6174_01 Earth riddley False 3195_02 Earth tthews False 3195_01 Earth thews False 3195_01 Earth thews False 3191_01 Mars True 1 3189_01 Mars e True 9280_02 Europa	Transported 0001_01 Europa False racculy False	Transported 0001_01								

Resumo estatístico das colunas numéricas do DataFrame para compreender a distribuição e a tendência central dos dados numéricos. Contendo estatísticas como a contagem, média, desvio padrão, mínimo, quartis e máximo para cada coluna numérica.

In [7]: dados_de_treino.describe()

Length: 6606, dtype: int64

Out[7]:

	Age	RoomService	FoodCourt	ShoppingMall	Spa	VRDeck
count	8514.000000	8512.000000	8510.000000	8485.000000	8510.000000	8505.000000
mean	28.827930	224.687617	458.077203	173.729169	311.138778	304.854791
std	14.489021	666.717663	1611.489240	604.696458	1136.705535	1145.717189
min	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
25%	19.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
50%	27.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
75%	38.000000	47.000000	76.000000	27.000000	59.000000	46.000000
max	79.000000	14327.000000	29813.000000	23492.000000	22408.000000	24133.000000

In [8]: dados_de_teste.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 4277 entries, 0 to 4276
Data columns (total 13 columns):

νατα	columns (tota.	I 13 columns):	
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	PassengerId	4277 non-null	object
1	HomePlanet	4190 non-null	object
2	CryoSleep	4184 non-null	object
3	Cabin	4177 non-null	object
4	Destination	4185 non-null	object
5	Age	4186 non-null	float64
6	VIP	4184 non-null	object
7	RoomService	4195 non-null	float64
8	FoodCourt	4171 non-null	float64
9	ShoppingMall	4179 non-null	float64
10	Spa	4176 non-null	float64
11	VRDeck	4197 non-null	float64
12	Name	4183 non-null	object
dtype	es: float64(6)	, object(7)	
memor	ry usage: 434.	5+ KB	

In [9]: dados_de_teste.head()

ıt[9]:		PassengerId	HomePlanet	CryoSleep	Cabin	Destination	Age	VIP	RoomService	FoodCourt	ShoppingMall	Spa	VRDeck	Name
	0	0013_01	Earth	True	G/3/S	TRAPPIST-1e	27.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Nelly Carsoning
	1	0018_01	Earth	False	F/4/S	TRAPPIST-1e	19.0	False	0.0	9.0	0.0	2823.0	0.0	Lerome Peckers
	2	0019_01	Europa	True	C/0/S	55 Cancri e	31.0	False	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	Sabih Unhearfus
	3	0021_01	Europa	False	C/1/S	TRAPPIST-1e	38.0	False	0.0	6652.0	0.0	181.0	585.0	Meratz Caltilter
	4	0023_01	Earth	False	F/5/S	TRAPPIST-1e	20.0	False	10.0	0.0	635.0	0.0	0.0	Brence Harperez

In [10]: dados_de_teste.isnull().sum()

```
PassengerId
Out[10]:
          HomePlanet
                           87
          CryoSleep
                           93
                          100
          Cabin
          Destination
                           92
                           91
          Age
          VIP
                           93
          RoomService
                           82
          FoodCourt
                          106
          ShoppingMall
                          98
          Spa
                          101
          VRDeck
                           80
          Name
          dtype: int64
```

Selecionando colunas numéricas

Primeiramente, é preciso estabelecer uma lista contendo os nomes das colunas numéricas que serão empregadas como features no modelo. As respectivas colunas são:

- CryoSleep: indica se o passageiro escolheu ser colocado em animação suspensa durante a viagem.
- Age: idade do passageiro.
- VIP: indica se o passageiro pagou pelo serviço VIP durante a viagem.
- RoomService: valor cobrado pelo serviço de quarto.
- FoodCourt: valor cobrado pelo uso do refeitório.
- ShoppingMall: valor cobrado pelo uso do shopping a bordo.
- Spa: valor cobrado pelo uso do spa.
- VRDeck: valor cobrado pelo uso do deck de realidade virtual.

```
In [11]: colunas_de_features = ['CryoSleep', 'Age', 'VIP', 'RoomService', 'FoodCourt', 'ShoppingMall', 'Spa', 'VRDeck']
# Criando a variável 'X', que conterá as features dos dados de treino.
X = dados_de_treino[colunas_de_features]
# Criando a variável 'y', que conterá o target dos dados de treino.
# OBS: O alvo é a coluna "Transported", que indica se o passageiro foi transportado para outra dimensão.
y = dados_de_treino["Transported"]
```

Dividindo os dados em treino e validação

- **train_test_split**: É uma função da biblioteca scikit-learn que divide os dados em conjuntos de treino e validação. A função recebe como argumentos os dados das características (X) e o alvo (y), além de outros parâmetros opcionais.
- **test_size**: É um parâmetro opcional da função train_test_split que indica a proporção dos dados que serão reservados para o conjunto de validação. Neste caso, test_size=0.2 significa que 20% dos dados serão usados para validação e os 80% restantes para treino.
- random_state: É um parâmetro opcional da função train_test_split que controla a aleatoriedade da divisão dos dados. Ao definir um valor fixo, como random_state=42, garantimos que a divisão seja sempre a mesma, o que facilita a reprodução dos resultados e a comparação entre diferentes experimentos. Se não for especificado, a divisão pode ser diferente a cada execução do código.
- **X_treino, X_validacao, y_treino, y_validacao**: São as variáveis que receberão os dados divididos. A função train_test_split retorna quatro valores, que são as características e o alvo dos conjuntos de treino e validação, respectivamente.

As seguintes variáveis representam:

- X_treino: características do conjunto de treino
- X_validação: características do conjunto de validação
- y_treino: alvo do conjunto de treino
- y_validacao: alvo do conjunto de validação

```
In [12]: # Dividindo os dados em treino e validação
X_treino, X_validação, y_treino, y_validação = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
```

Tratando valores ausentes

- **SimpleImputer**: É uma classe da biblioteca scikit-learn que fornece uma estratégia básica para o preenchimento de valores ausentes. A classe aceita um parâmetro chamado strategy, que define a estratégia de preenchimento dos valores ausentes.
- **strategy='mean'**: Neste caso, está sendo utilizado a estratégia 'mean', que preenche os valores ausentes com a média dos valores presentes na coluna.
- **X_treino_preenchido** = preenchedor.fit_transform(X_treino): A função fit_transform ajusta o imputer aos dados de treino (calculando a média de cada coluna) e, em seguida, aplica a transformação nos dados, preenchendo os valores ausentes com as médias calculadas. O resultado dessa transformação, um conjunto de dados de treino com os valores ausentes preenchidos, é atribuído à variável X_treino_preenchido.
- **X_validacao_preenchido** = preenchedor.transform(X_validacao): A função transform aplica a transformação do imputer, que foi ajustado aos dados de treino, aos dados de validação. Isso significa que os valores ausentes no conjunto de validação são preenchidos com as médias calculadas a partir

do conjunto de treino. O resultado dessa transformação, um conjunto de dados de validação com os valores ausentes preenchidos, é atribuído à variável X_validacao_preenchido.

```
In [13]: # Tratando valores ausentes (NaN) nos conjuntos de treino e validação
preenchedor = SimpleImputer(strategy='mean')
X_treino_preenchido = preenchedor.fit_transform(X_treino)
X_validacao_preenchido = preenchedor.transform(X_validacao)
```

Definindo X_test

A variável X_test, conterá as features dos dados de teste. Selecionando apenas as colunas numéricas (definidas na lista colunas_de_features) do DataFrame dados_de_teste. Isso é necessário para fazer as previsões finais do modelo.

```
In [14]: # Definindo X_test (features) dos dados de teste
X_test = dados_de_teste[colunas_de_features]
```

Aplicando o preenchedor (imputer) aos dados de teste para tratar os valores ausentes (NaN) que possam estar presentes. Assim como fizemos para os dados de treino e validação, precisamos garantir que os dados de teste também não contenham valores ausentes antes de usá-lo.

```
In [15]: # Aplicando preenchedor (imputer) aos dados de teste
X_test_preenchido = preenchedor.transform(X_test)
```

Treinando o modelo de Random Forest

- RandomForestClassifier: É uma classe da biblioteca scikit-learn que implementa um algoritmo de aprendizado de máquina baseado em árvores de decisão chamado Random Forest.
- random_state=42: É um parâmetro opcional da classe RandomForestClassifier que controla a aleatoriedade do processo de construção das árvores de decisão no modelo. Ao definir um valor fixo, como random_state=42, garantimos que o modelo seja sempre o mesmo, o que facilita a reprodução dos resultados e a comparação entre diferentes experimentos. Se não for especificado, o modelo pode ser diferente a cada execução do código.
- classificador = armazena o modelo de Random Forest que será treinado com os dados.

```
In [16]: classificador = RandomForestClassifier(random_state=42)
    # treina o modelo de Random Forest usando os dados de treino. A função recebe como argumentos as features (X_treino_preenchido) e o target classificador.fit(X_treino_preenchido, y_treino)
Out[16]: RandomForestClassifier(random_state=42)
```

Previsões nos dados de validação e calculando a acurácia

```
In [17]: previsoes = classificador.predict(X_validacao_preenchido)
    accuracy = accuracy_score(y_validacao, previsoes)
    print(f"Acurácia: {accuracy:.2f}")
```

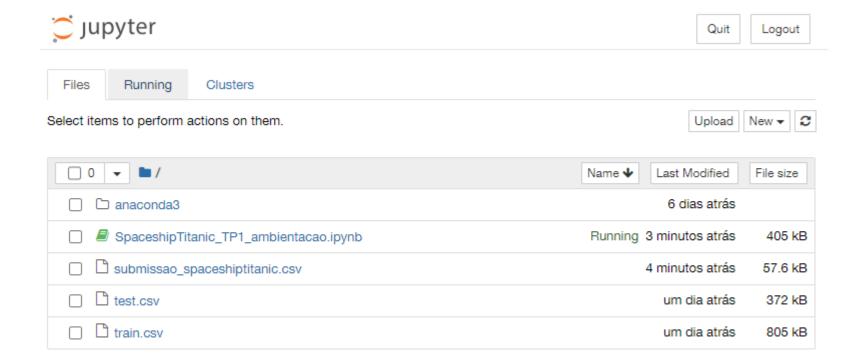
Acurácia: 0.76

Arquivo de submissão

```
In [18]: # Previsões finais nos dados de teste.
previsoes_de_teste = classificador.predict(X_test_preenchido)

In [19]: # Criando o arquivo de submissão
submissao = pd.DataFrame({"PassengerId": dados_de_teste["PassengerId"], "Transported": previsoes_de_teste})
submissao.to_csv("submissao_spaceshiptitanic.csv", index=False)
```

Arquivo de submissão gerado com sucesso.



Submissão no Kaggle

Meu usuário no Kaggle: https://www.kaggle.com/mtsftsmts

Submissão do arquivo .csv na plataforma Kaggle:

