### Machine Learning na Prática

Prof. Rômulo C. Silvestre

## Tipos de Machine Learning

#### Definir o aprendizado supervisionado

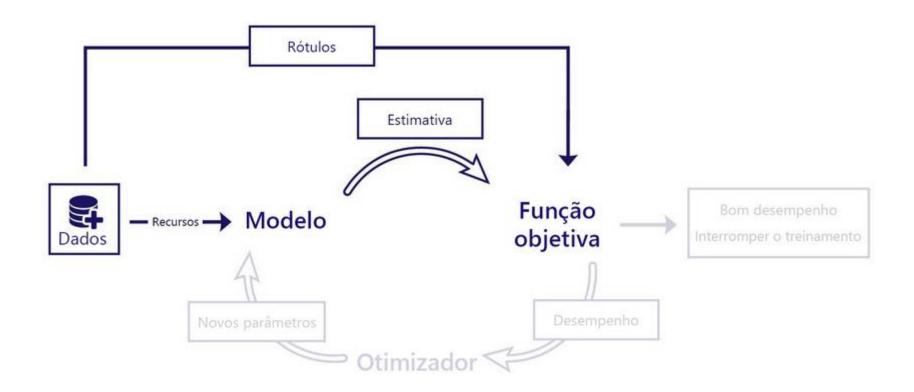
- O processo de treinamento de modelo pode ser supervisionado ou não supervisionado.
- Nossa meta é contrastar essas abordagens e, em seguida, nos aprofundarmos no processo de aprendizado, com foco no aprendizado supervisionado.
- Vale a pena lembrar ao longo desta discussão que a única diferença entre o aprendizado supervisionado e não supervisionado é como a função de objetivo funciona.

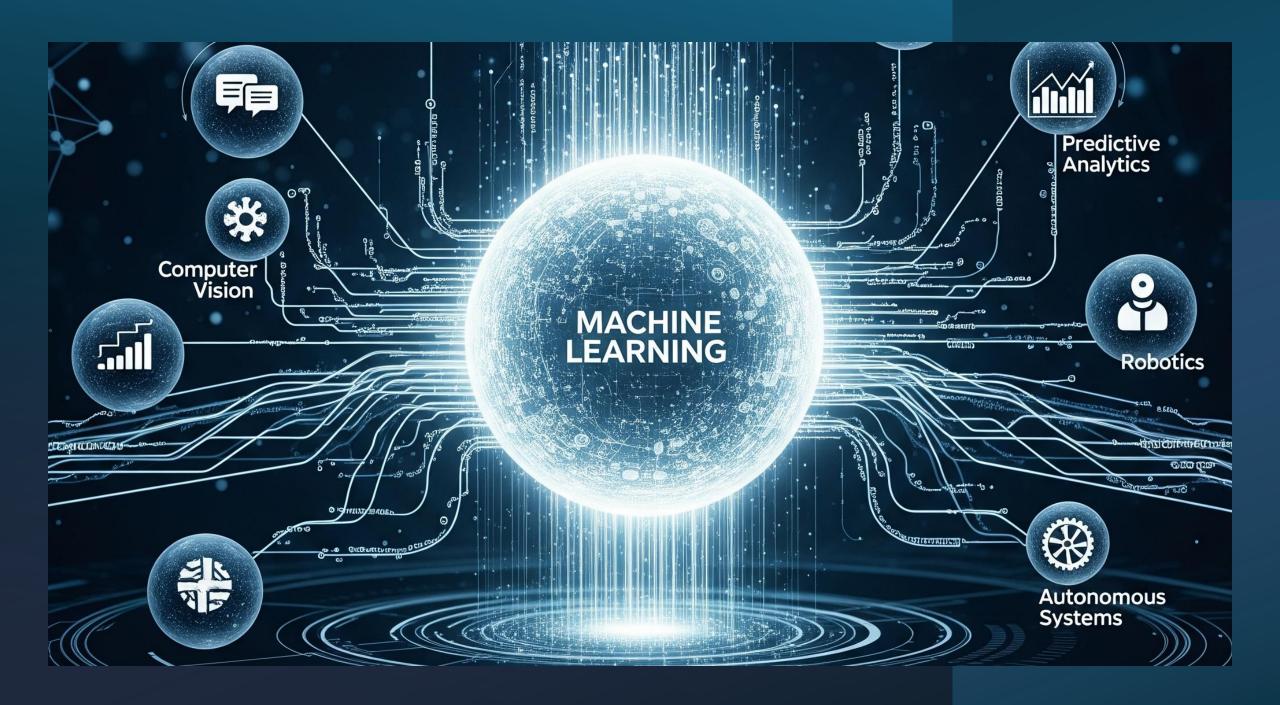
#### O que é aprendizado não supervisionado?

- No aprendizado não supervisionado, treinamos um modelo para resolver um problema sem sabermos a resposta correta.
- Na verdade, o aprendizado não supervisionado normalmente é usado para problemas em que não há uma resposta correta, mas sim soluções melhores e piores.

- Imagine que queremos que nosso modelo de machine learning gere imagens realistas de cachorros de resgate de avalanche.
- Não há um desenho "correto" a ser desenhado.
- Ficaremos satisfeitos se a imagem for um pouco semelhante a um cachorro.
- Mas se a imagem produzida for de um gato, essa será uma solução pior.







#### O que é machine learning



O machine learning tem suas origens em estatísticas e modelagem matemática de dados. A ideia fundamental do aprendizado de máquina é usar dados de observações passadas para prever resultados ou valores desconhecidos. Por exemplo:



O proprietário de uma sorveteria pode usar um aplicativo que combina vendas históricas e registros meteorológicos para prever quantos sorvetes eles provavelmente venderão em um determinado dia, com base na previsão do tempo.



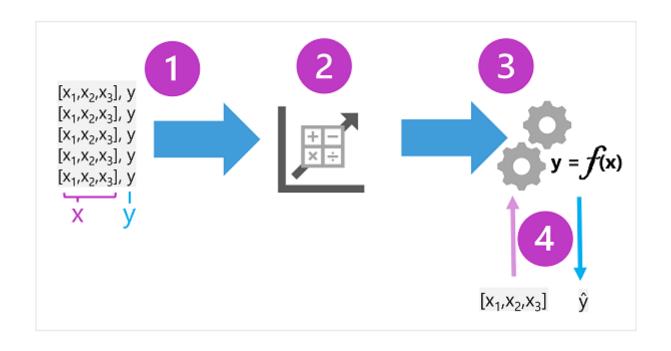
Um médico pode usar dados clínicos de pacientes anteriores para executar testes automatizados que prevêem se um novo paciente está em risco de diabetes com base em fatores como peso, nível de glicose no sangue e outras medidas.

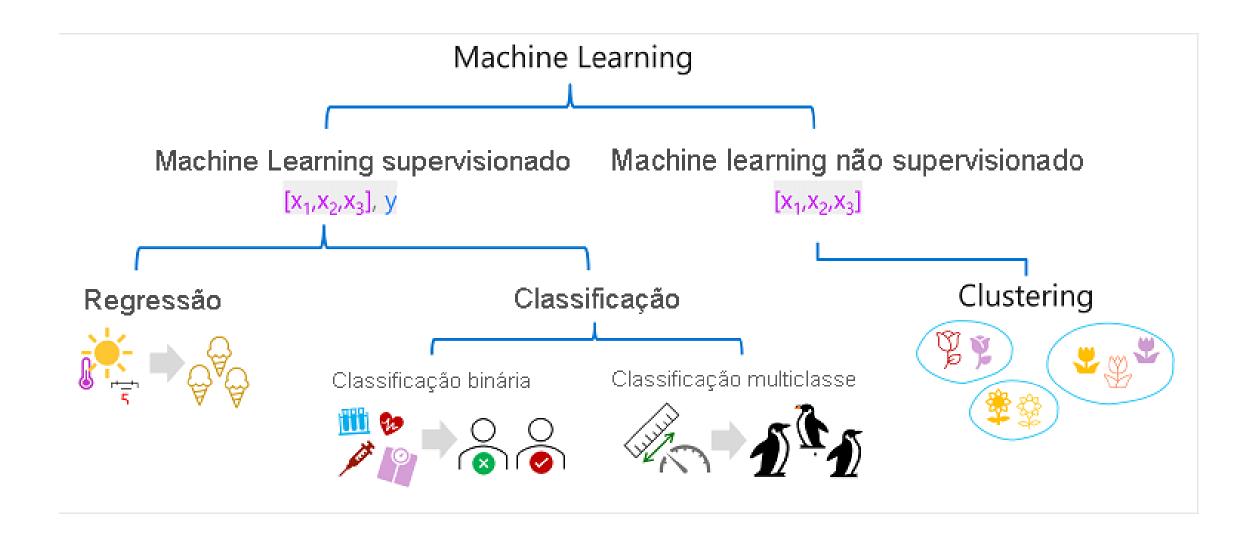


Um pesquisador na Antártida pode usar observações passadas para automatizar a identificação de diferentes espécies de pinguins (como *Adelie*, *Gentoo* ou *Chinstrap*) com base nas medidas das nadadeiras, do bico e de outros atributos físicos.

#### Aprendizado de máquina como uma função

- Como o aprendizado de máquina é baseado em matemática e estatísticas, é comum pensar em modelos de machine learning em termos matemáticos.
- Fundamentalmente, um modelo de machine learning é um aplicativo de software que encapsula uma *função* para calcular um valor de saída com base em um ou mais valores de entrada.
- O processo de definição dessa função é conhecido como treinamento. Depois que a função tiver sido definida, você poderá usá-la para prever novos valores em um processo chamado inferência.

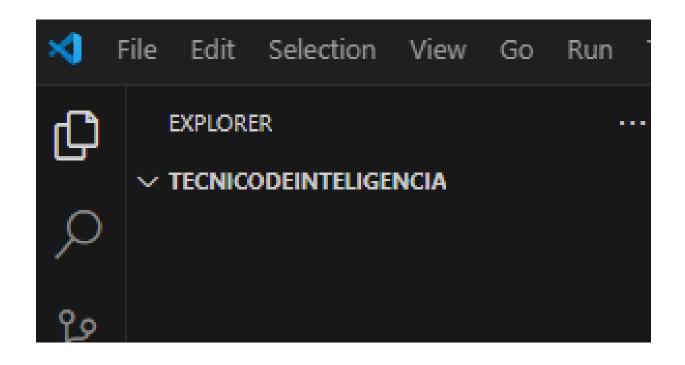




#### Vamos para a prática?

- Instalar o Visual Studio Code
- Instalar as bibliotecas
- Preparar dados de treino e de teste
- Métricas no modelo
- Verificar acurácia
- Confecção do nosso primeiro dicionário

#### Primeiro – crie uma pasta



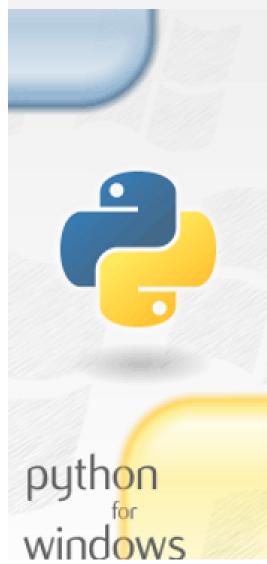
#### Segundo – Considere o Python instalado











#### Install Python 3.13.7 (64-bit)

Select Install Now to install Python with default settings, or choose Customize to enable or disable features.

Install Now

C:\Users\Visitante\AppData\Local\Programs\Python\Python313

Includes IDLE, pip and documentation Creates shortcuts and file associations

→ Customize installation Choose location and features

Use admin privileges when installing py.exe APENAS SE FOR ADMIN

Add python.exe to PATH



Cancel

#### Terceiro – Verifique a versão do Python

C:\Users\Visitante\Desktop\tecnicodeinteligencia>python --version
Python 3.13.7

#### Quarto – Crie uma venv

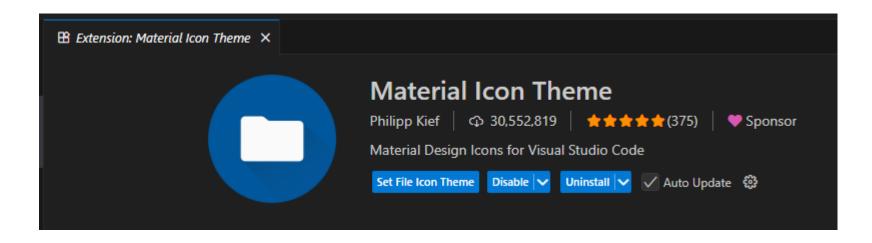
C:\Users\Visitante\Desktop\tecnicodeinteligencia>python -m venv venv

## **Quinto** – Ative a venv

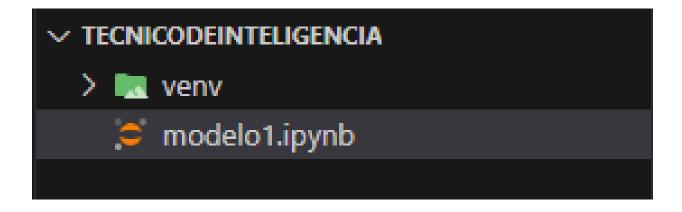
C:\Users\Visitante\Desktop\tecnicodeinteligencia>venv\scripts\activate

(venv) C:\Users\Visitante\Desktop\tecnicodeinteligencia>

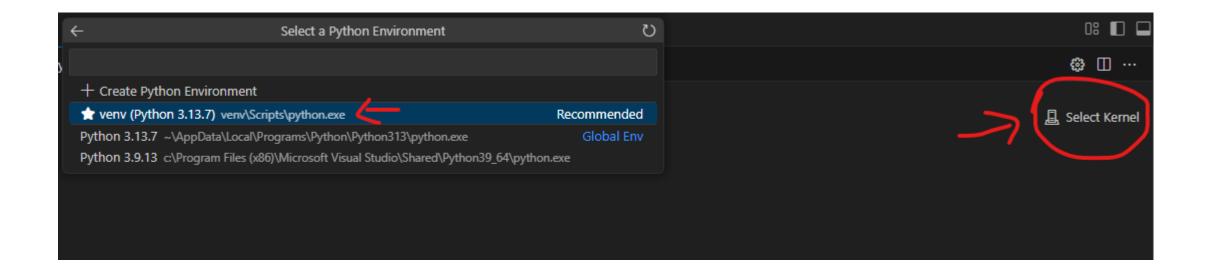
## Sexto – Melhore a aparência do Visual Studio Code



#### Sétimo – Criar o notebook

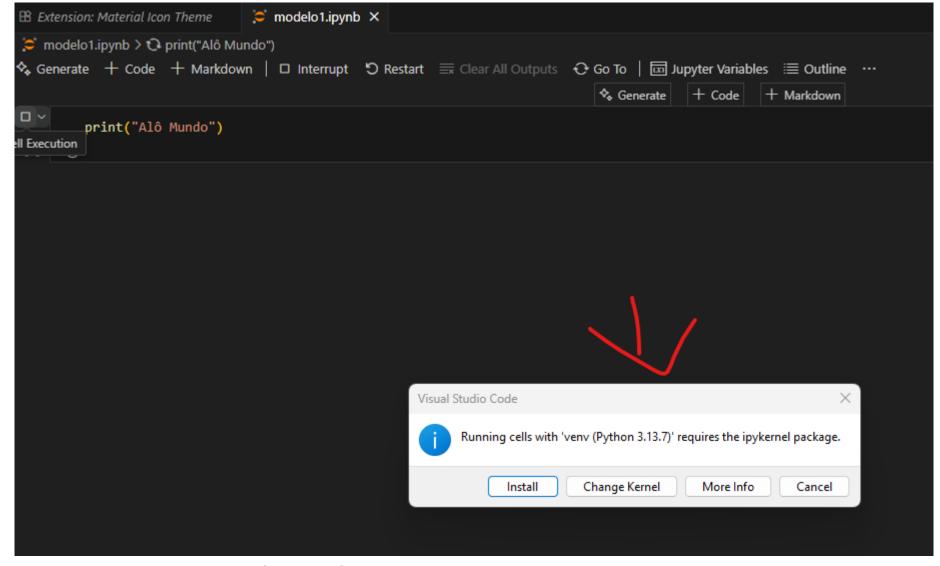


#### Oitavo – Selecione o ambiente virtual



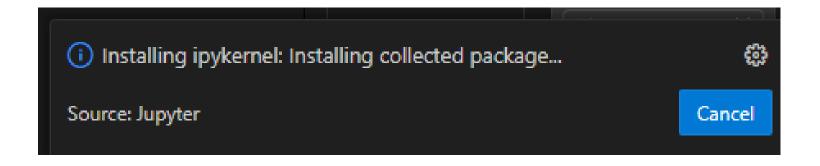
#### Nono – Vamos rodar um alô Mundo em uma

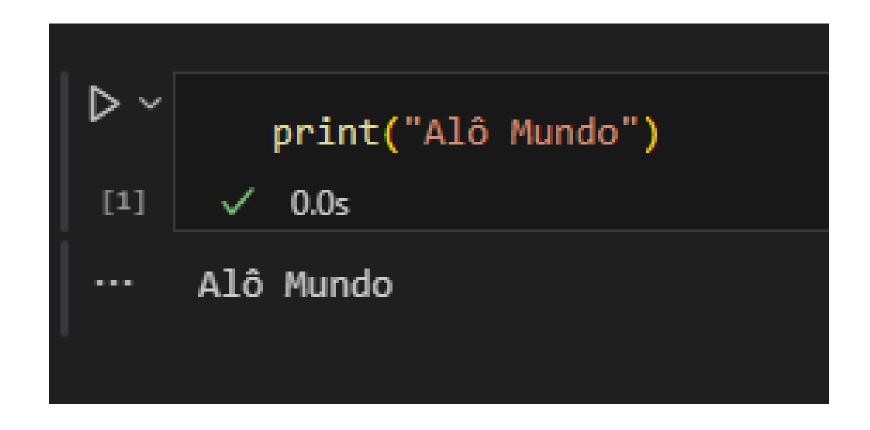
célula



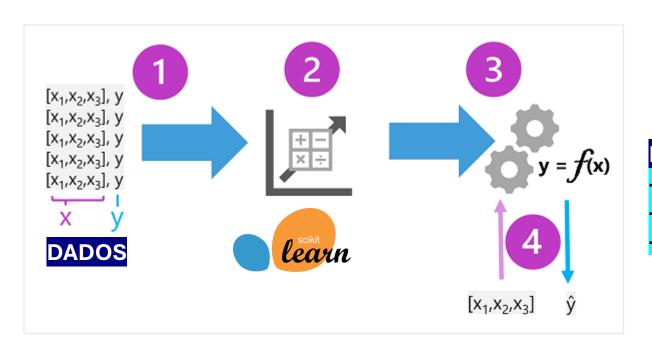
Na primeira execução será necessário instalar o ipykernel

#### Aguarde a instalação





# Agora vamos treinar o nosso primeiro modelo!



Métricas
-acurácia
-gráficos
-comparações

## Aprendizado de Máquina

## Aplicação Prática

## Fazer a máquina aprender

# A máquina esta aprendendo alguma coisa!

## De forma análoga ao humano

## Scikit-learn

Machine Learning in Python

#### **Processos**

- Dados
- Treinando o modelo
- E verificando o modelo
- Refazendo o processo para avaliar o modelo
- Comparando modelos

#### **Dados**

- Poucos dados
- Muitos dados

## Primeiro passo

Entender o pipeline do processo inteiro

# Na prática!

#### Observações

- Os primeiros dados serão armazenados na memória RAM
- Acessados como listas do python
- Os outros exercícios necessitarão que você guarde os dados no github.
  - Para isso, criaremos um repositório só de datasets
  - O objetivo é guardarmos os dados para que possamos utilizar tanto na máquina local como em notebooks do Google Colab.

# O primeiro projeto



#### Aprendemos

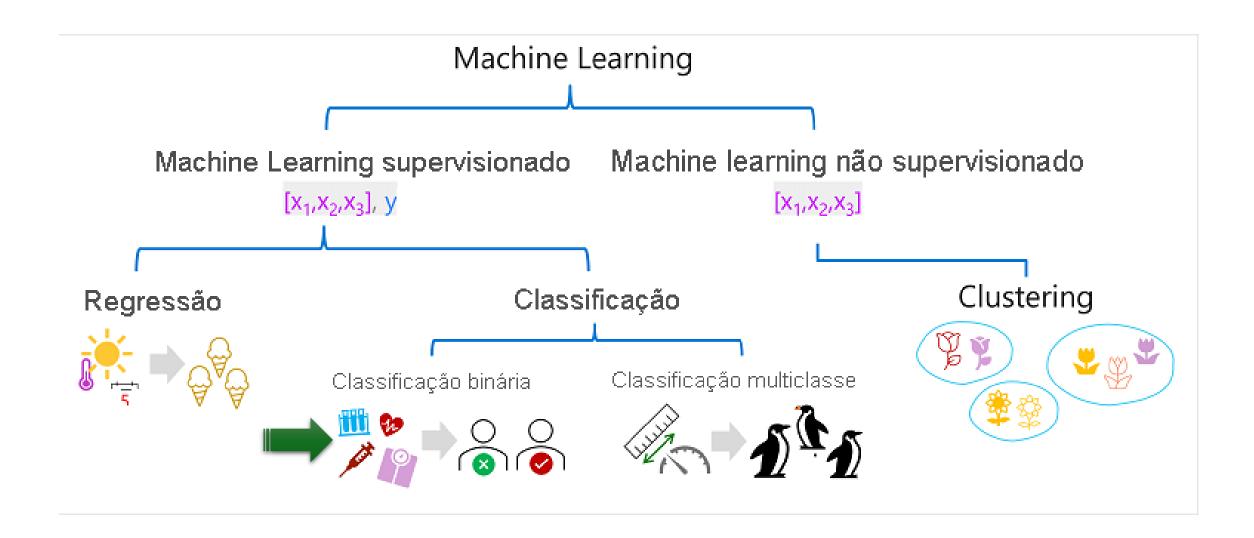
- Como você aprendeu o que era um porquinho pela primeira vez?
- Na segunda vez você já falava "oinc" "oinc"
- O cachorro quando visto pela primeira vez o que você falou?
  - "oinc" "oinc"
- Não é "oinc" é "au au".

# **Padrões**



Qual o padrão que nós seres humanos classificamos







# Classificação de dois tipos

- Chamamos classificação de duas classes ou
- Classificação Binária



#### Porque aprendemos?

- Porque toda hora tinha um adulto supervisionando a aprendizagem
- Aprendizagem de forma supervisionado
- Alguém falava o que era cachorro e o que era porco
- Classificar: 1 ou 1
- Classificar: É Spam ou não spam
- Classificar: várias outras situações.
- De forma Supervisionada.

## É golpe ou não é golpe

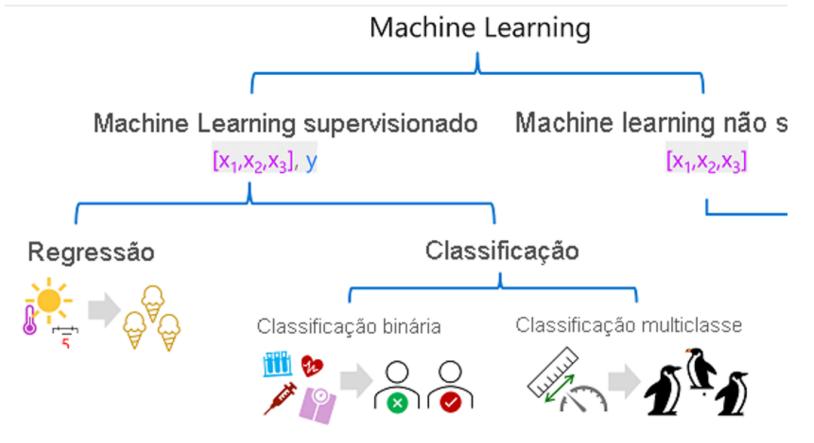
• Problemas de Classificação Binária

#### Situação de Aprendizagem

 Você aluno do curso técnico de inteligência artificial do SENAC é o supervisionador da aprendizagem. Veja na tabela ao lado o padrão de aprendizagem:



Você agora é como um professor e deverá ensinar para a máquina, utilizando o modelo de aprendizagem supervisionada por classificação binária.





#### Características ou Features

PELO LONGO?	O CÃO 1 PORCO	
1	1	
0	1	
0	1	
0	0	
1	0	
0	0	

#### Características ou Features

PELO LONGO?	PERNA CURTA?	O CÃO 1 PORCO
1	1	0
0	1	1
0	1	0
0	1	1
1	1	1
0	0	1

#### Características ou Features

PELO LONGO?	PERNA CURTA?	AU AU?	O CÃO 1 PORCO
1	1	0	1
0	1	1	1
0	1	0	1
0	1	1	0
1	1	1	0
0	0	1	0

0,1,0

Pelo curto, Perna curta e Não faz auau



#### Nosso cérebro e a máquina

- Features > Classificação
- Com um estimador

PELO LONGO?	PERNA CURTA?	AU AU?	O CÃO 1 PORCO
1	1	0	1
0	1	1	1
0	1	0	1
0	1	1	0
1	1	1	0
0	0	1	0

# Não temos certeza

Mas temos estimativas...

#### Dicionário

- Modelo
- Classificação
- Preditivo
- Features (características)
- Itens (cada item que estou estudando: porco e cachorro)
- Treino: devemos treinar
- Testar: devemos testar
- Qualidade (aplicar uma prova medida)
- Otimizar/escolher modelo (qual o modelo para prever as classes)

#### **Ferramentas**

- Python
- Com o python instalado

# Primeiro treino e teste de um modelo de classificação

### Notebook

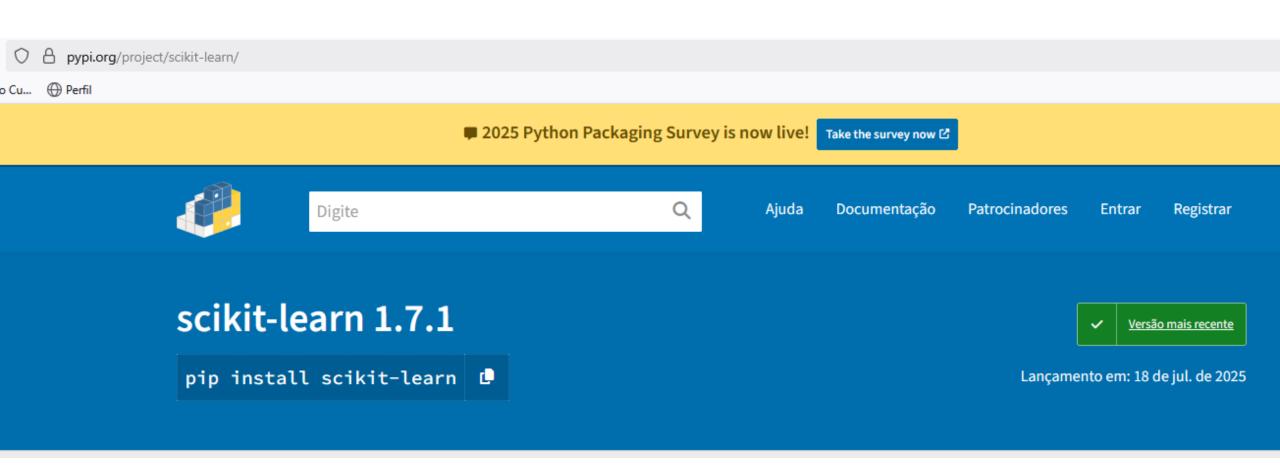
Caderno onde escrevo textos soltos e códigos

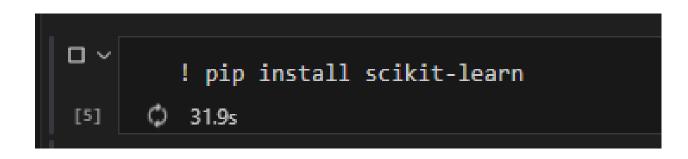
#### modelo1.ipynb

• Observe a extensão .ipynb

#### Célula







```
modelo = LinearSVC()
  modelo.fit(dados, classes)
  4.7s

▼ LinearSVC  

● ●

Parameters
```

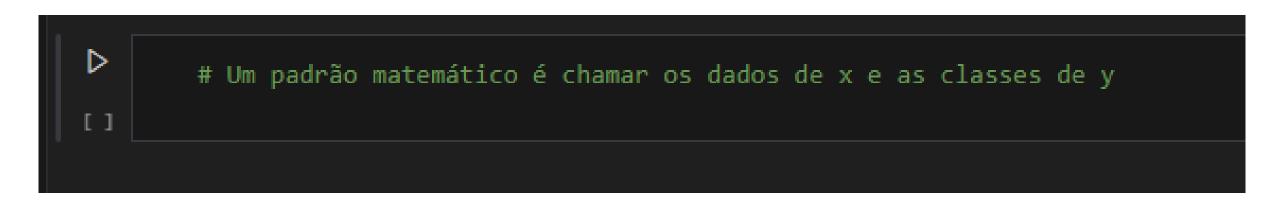
Modelo treina ai o que são esses dados Eles são correspondentes nessas classes

LinearSVC ele já viu alguns animais. Agora vamos ver o animal misterioso.

```
D
        misterio1 = [1,1,1]
        misterio2 = [1,1,0]
        misterio3 = [0,1,1]
        testes = [misterio1, misterio2, misterio3]
        previsoes = modelo.predict(testes)
[19]
      ✓ 0.0s
```

#### Métricas

```
from sklearn.metrics import accuracy_score
        taxa_de_acerto = accuracy_score(testes_classes, previsoes)
[31]
        0.0s
D
        ta = taxa_de_acerto * 100
        print(f"0 modelo fez a previsão: cachorro, porco, cachorro ({ta:.2f}%)")
[34]
     ✓ 0.0s
    O modelo fez a previsão: cachorro, porco, cachorro (66.67%)
```



```
# 1 -> porco 0-> cachorro

treino_x= [porco1, porco2, porco3, cachorro1, cachorro2, cachorro3]
treino_y = [1,1,1,0,0,0] #0 porco 1 cachorro (rótulos)
```

```
misterio1 = [1,1,1]
misterio2 = [1,1,0]
misterio3 = [0,1,1]

teste_x = [misterio1, misterio2, misterio3]
previsoes = modelo.predict(teste_x)
```

### Métricas

```
from sklearn.metrics import accuracy_score
  taxa_de_acerto = accuracy_score(teste_y, previsoes)
```