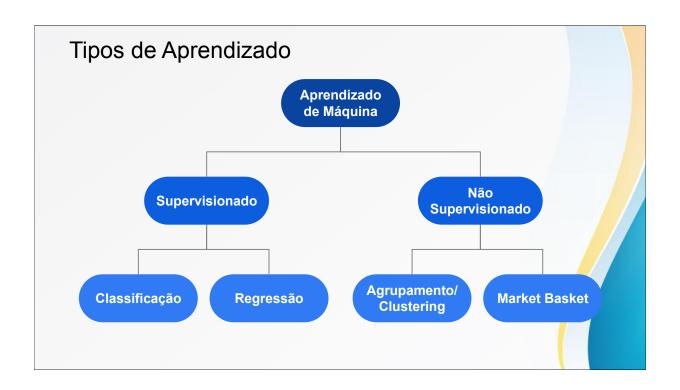
Universidade Federal do Pará Programa de Pós-graduação em Engenharia de Processos (PPGEP)

Disciplina: Tópicos Especiais em Engenharia de Processos Prof. Dr. Alan de Souza Aula 2

Setembro/2025

Na aula anterior...

- 1. Apresentação do professor, da disciplina e dos alunos;
- 2. Dados: importância e possibilidades;
- 3. Profissionais de dados:
- 4. Definição de machine learning;
- 5. Árvore de decisão para classificação;
- 6. Projetos práticos de classificação de frutas e de cerveja;
- 7. Exercício com os dados de cerveja.



Problemas de regressão

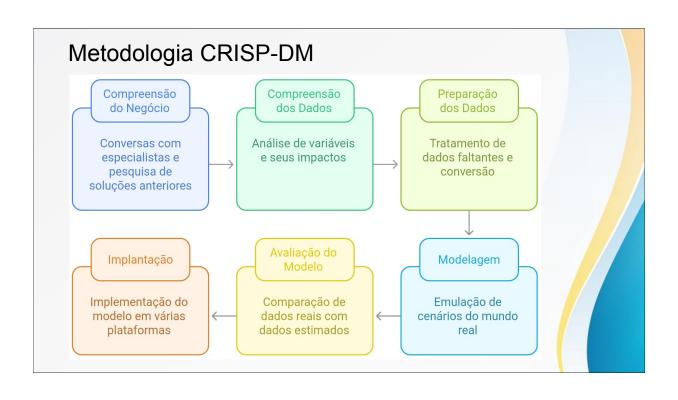
- São voltados à estimativa alvo (target) ou saída (y), sendo este um número/valor. Por exemplo:
 - Quantidade de vendas
 - Receita presumida
 - Valor de crédito
 - Precificação de imóvel
 - Volume de chuva

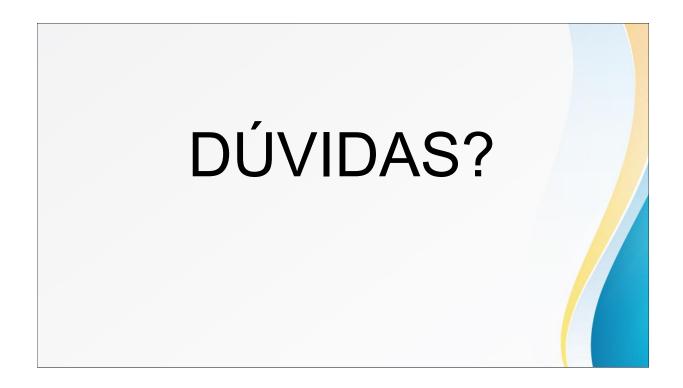
Problemas de classificação

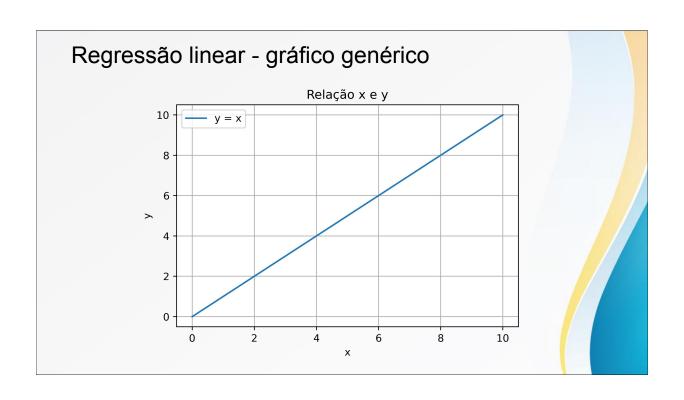
- São voltados à estimativa alvo (target) ou saída (y), sendo este um rótulo ou classe, por exemplo:
 - Compradores ou Não compradores
 - Inadimplente ou Adimplente
 - Equipamento operando ou com defeito
 - Vitória, derrota ou empate
 - Reconhecimento facial
 - Satisfação do cliente

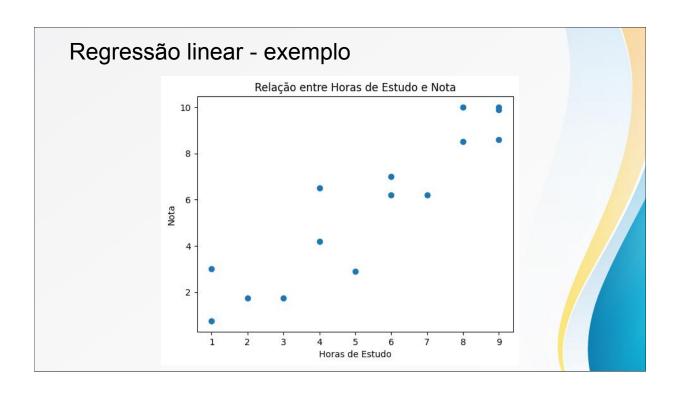
Metodologia CRISP-DM

- · CRoss-Industry Standard Process for Data Mining
- · Etapas:
 - Compreensão do negócio: conversas com o especialista, pesquisa de solução anteriores;
 - 2. Compreensão dos dados: o que cada variável representa? como cada variável de entrada impacta na variável de saída (correlação)?
 - Preparação dos dados: dados faltantes, outliers, desbalanceamento dos dados, conversão de dados, dados de treino e teste, normalização de dados;
 - 4. Modelagem: emular a realidade;
 - Avaliação do modelo: comparar dados reais vs dados estimados;
 - Implantação: site, aplicativo de celular, programa de computador...

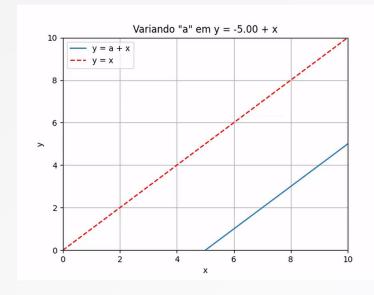








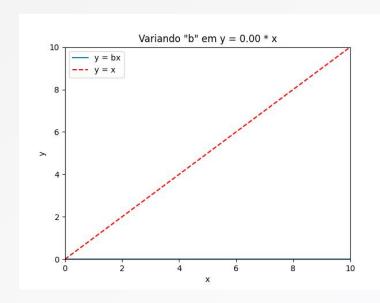
Regressão linear - gráfico animado variando "a"



$$y = a + x$$

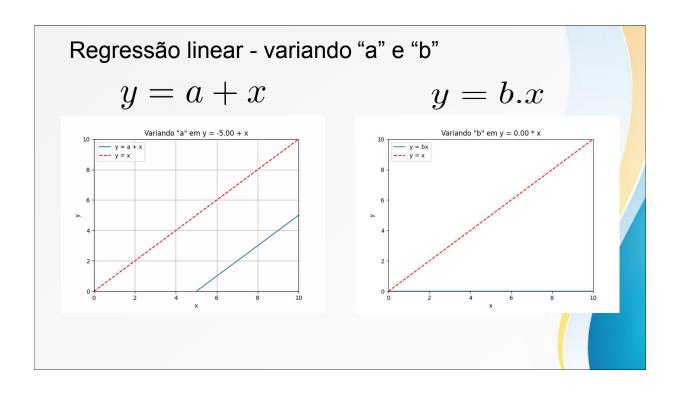
Coeficiente linear

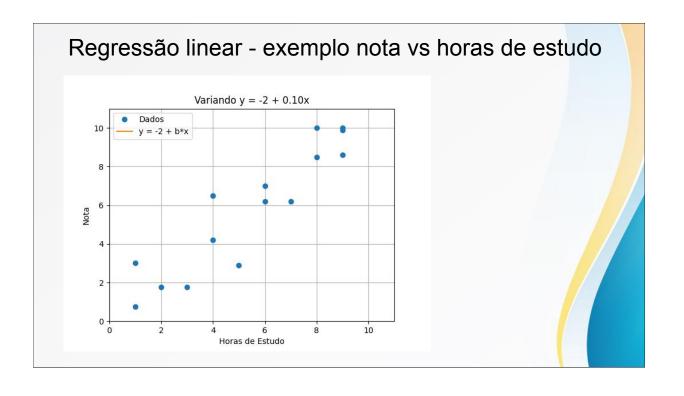
Regressão linear - gráfico animado variando "b"



$$y = b.x$$

Coeficiente angular





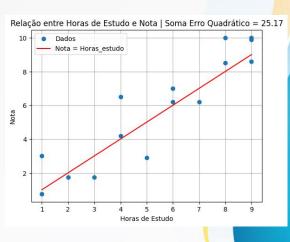
Regressão linear - notação matemática

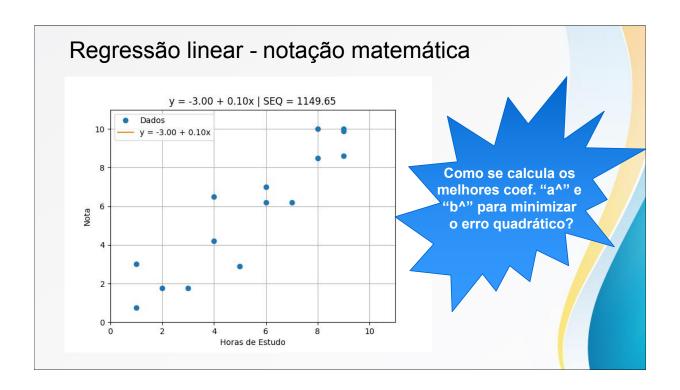
$$\widehat{y} = \widehat{a} + \widehat{b}x_i \Leftrightarrow \widehat{Nota_i} = \widehat{a} + \widehat{b}.\,Horas_estudo_i$$

$$Erro = y_i - \hat{y}_i$$

Erro Quadrático = $(y_i - \hat{y}_i)^2$

Soma do Erro Quadrático = $\sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2$





Regressão linear - notação matemática

$$\widehat{y} = \widehat{a} + \widehat{b}x_i \Leftrightarrow \widehat{Nota}_i = \widehat{a} + \widehat{b}.\,Horas_estudo_i$$

Erro =
$$y_i - \hat{y}_i$$

Erro Quadrático =
$$(y_i - \hat{y}_i)^2$$

Soma do Erro Quadrático =
$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

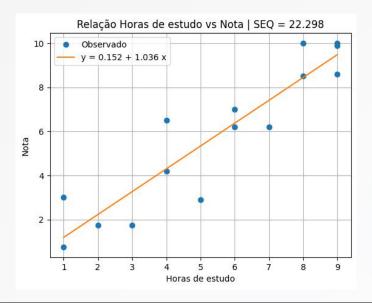
Soma do Erro Quadrático =
$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - (a + bx_i))^2$$

Regressão linear - notação matemática

$$\frac{\partial}{\partial \hat{a}} \sum_{i=1}^{n} (y_i - (\hat{a} + \hat{b}x_i))^2 = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial \hat{b}} \sum_{i=1}^{n} (y_i - (\hat{a} + \hat{b}x_i))^2 = 0$$

Regressão linear - melhores "a^"e "b^" para o exemplo



Regressão linear - mais notação matemática

$$\hat{y}_i = \hat{a} + \hat{b}x_i$$

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i$$

Regressão linear - mais notação matemática

• E se for preciso utilizar mais variáveis?

$$\hat{y}_{i} = \hat{\beta}_{0} + \hat{\beta}_{1}x_{i1} + \hat{\beta}_{2}x_{i2}$$

$$\hat{y}_{i} = \hat{\beta}_{0} + \hat{\beta}_{1}x_{i1} + \hat{\beta}_{2}x_{i2} + \dots + \hat{\beta}_{p}x_{ip}$$

$$\hat{y}_{i} = \hat{\beta}_{0} + \sum_{j=1}^{p} \hat{\beta}_{j}x_{ij}$$

DÚVIDAS?

```
# Importação de dados
import pandas as pd
df = pd.read_excel('dados_estudo_nota.xlsx')
df
```

```
# Separação de dados de entrada e de saída:

X = df[['horas_estudo']] # Isso é uma matriz (dataframe)

y = df['nota'] # Isso é um vetor (series)
```

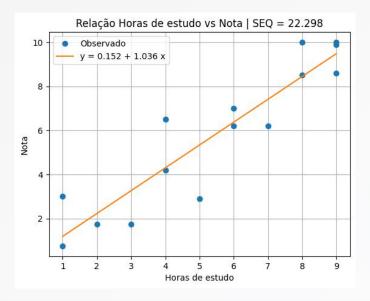
```
# Criação e treino do modelo:
from sklearn import linear_model
regressor = linear_model.LinearRegression(fit_intercept=True)
regressor.fit(X, y)
# Cálculo do "a^" e do "b^":
a, b = regressor.intercept_, regressor.coef_[0]
```

```
# Uso do modelo para fazer previsões:
previsao_regressor = regressor.predict(X)

# Cálculo da soma dos erros quadráticos (SEQ):
seq = np.sum((df['nota'] - previsao_regressor)**2)
```

Mostrando o gráfico de análise:

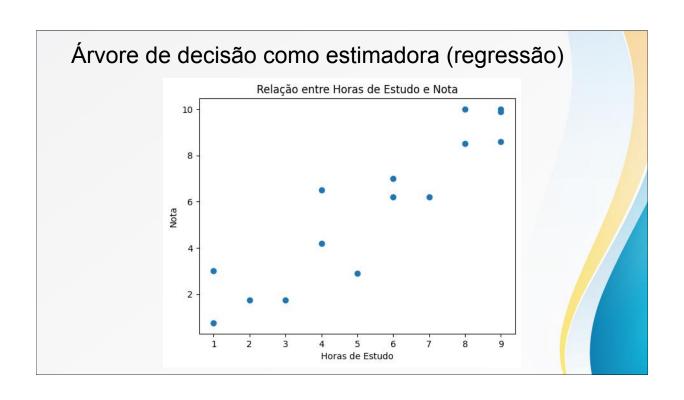
Projeto prático - Nota x Horas de estudo - resultado

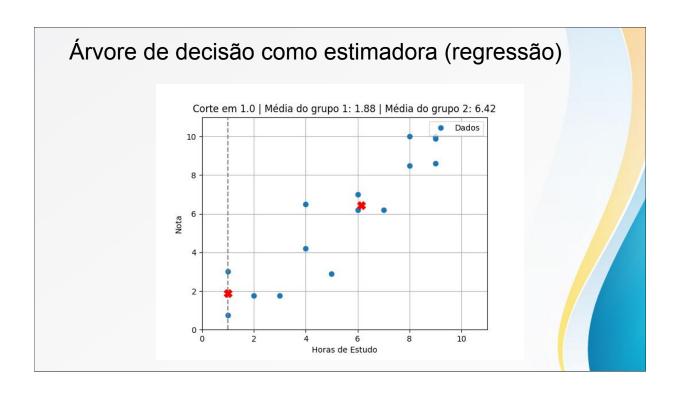


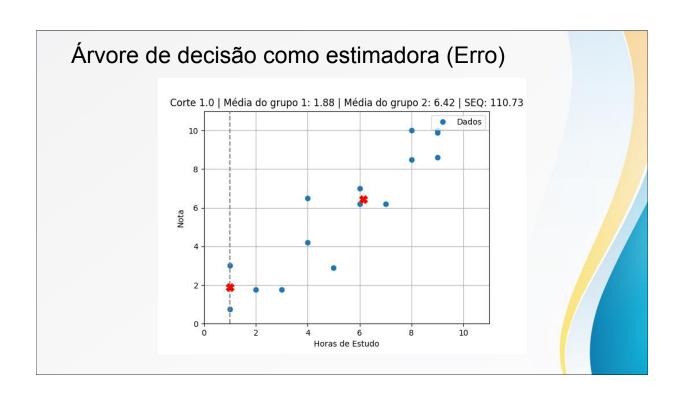
Exercício:

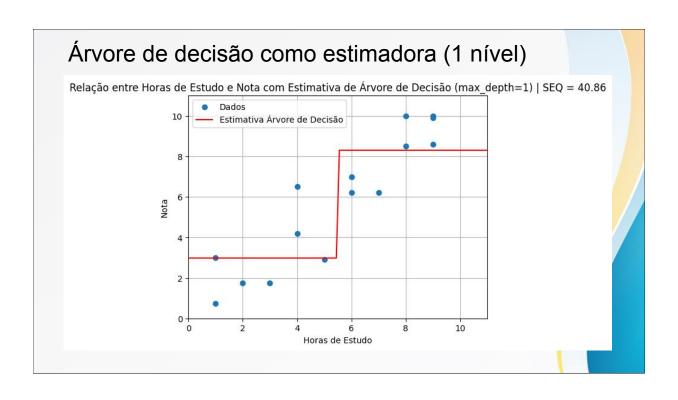
1) Baixe os dados através do link abaixo e crie um modelo, usando a técnica de regressão linear, para estimar o nível de automação de uma fábrica dado a quantidade de operadores que trabalham nela. Construa o gráfico que mostra os pontos observados e a linha de previsão do modelo linear. Quais são as conclusões a respeito da análise?

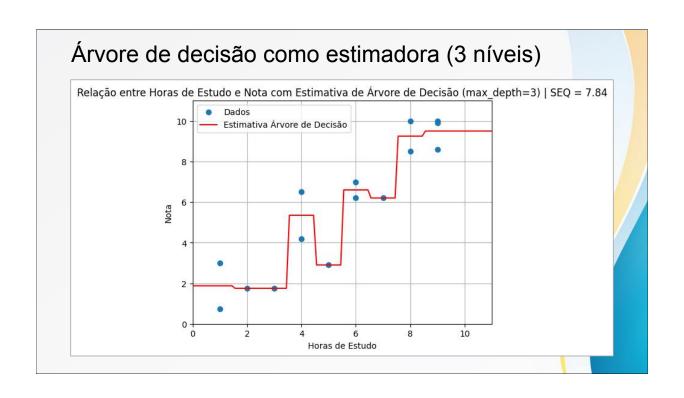
Link: https://github.com/amarcel/ML-PPGEP-set2025

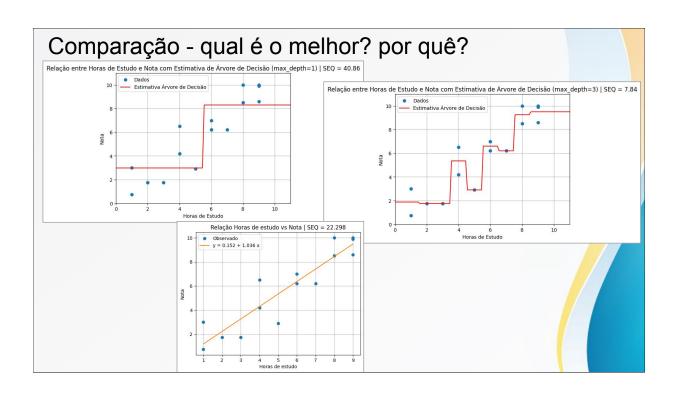












Projeto prático - Nota x Horas de estudo

Importação de dados
import pandas as pd
df = pd.read_excel('dados_estudo_nota.xlsx')

df

```
# Separação de dados de entrada e de saída:
from sklearn.tree import DecisionTreeRegressor
X = df[['horas_estudo']] # Isso é uma matriz (dataframe)
y = df['nota'] # Isso é um vetor (series)
```

```
# Criação e treino do modelo:

tree_reg = DecisionTreeRegressor(random_state=42,

max_depth=3)

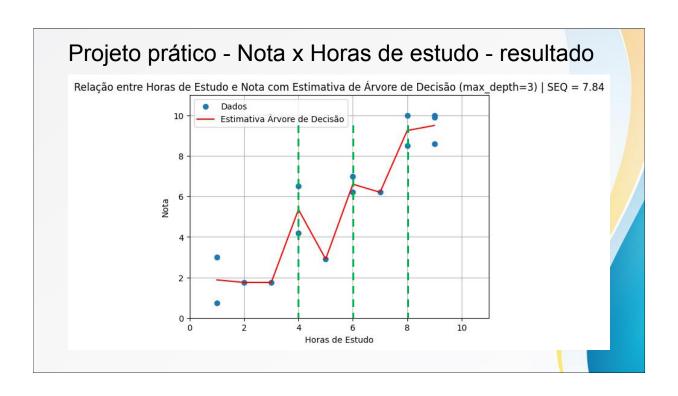
tree_reg.fit(X, y)
```

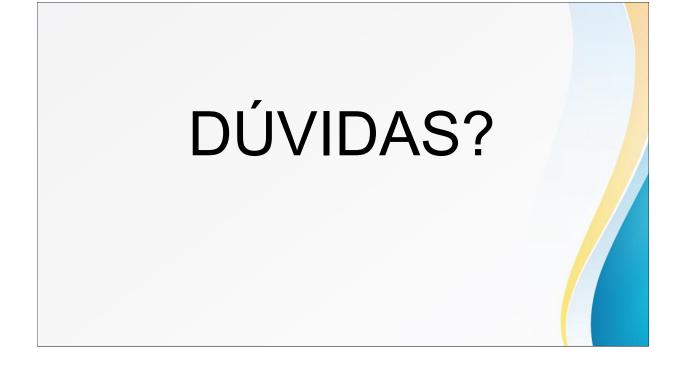
Uso do modelo para fazer previsões:

```
previsao_tree_reg = tree_reg.predict(X)

# Cálculo da soma dos erros quadráticos (SEQ):
import numpy as np
seq = np.sum((df['nota'] - previsao tree reg)**2)
```

```
# Mostrando o gráfico de análise:
import matplotlib.pyplot as plt
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_xlim(0, 11)
ax.set_ylim(0, 11)
ax.set_ylabel('Horas de Estudo')
ax.set_ylabel('Nota')
ax.set_title(f'Relação entre Horas de Estudo e Nota com Estimativa de Árvore de Decisão (random_state=42, max_depth=3) | SEQ = {seq:.2f}')
ax.grid(True)
ax.plot(X, y, 'o', label='Dados')
ax.plot(X, previsao_tree_reg, 'r-', label='Estimativa Árvore de Decisão')
ax.legend()
plt.show()
```





Exercício:

2) Baixe os dados através do link abaixo e crie um modelo, usando a técnica de árvore de decisão, para estimar o nível de automação de uma fábrica sabendo a quantidade de operadores que trabalham nela. Construa o gráfico que mostra os pontos observados e as linhas de previsão de modelos baseados em árvores de 1 até 5 níveis. Quais são as suas conclusões?

Link: https://github.com/amarcel/ML-PPGEP-set2025