COMBINAÇÃO DE MODELOS E REDES NEURAIS ARTIFICAIS

PROF. DR. MURILO COELHO NALDI

CARLOS EDUARDO FONTANELI RA 769949

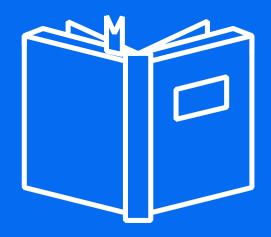
IVAN DUARTE CALVO RA 790739



Problemática

Aplicar as técnicas de combinação de modelos e de redes neurais artificias em um dataset





Conjunto de Dados

O objetivo é classificar, dado um conjunto de atributos relativos a um voo, se um passageiro ficará satisfeito ou não ao final da viagem.



Atributos

- Idade
- Sexo
- Classe do voo
- Distancia do voo
- entre outros



Estudo dos Dados

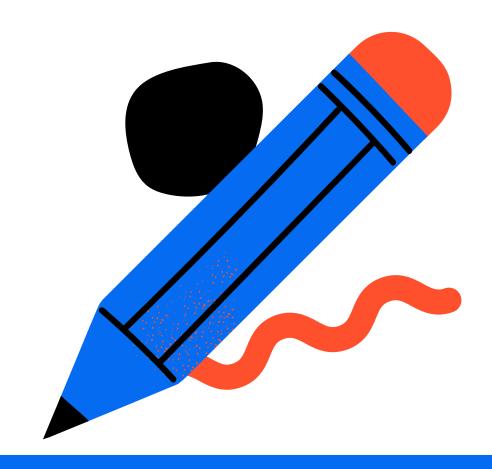
Realização da análise descritiva e exploratória dos dados.



Treino, Teste e Avaliação de Modelos

Implementação dos modelos de arvore de decisão, KNN, MLP, RNA, utilizando técnicas de combinação de modelos.

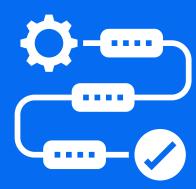
Objetivos & Metodologia





Objetivos

Gerar modelos preditivos e analisar o desempenho dos mesmos individualmente e depois em conjuntos.



Metodologia

Análise exploratória dos dados.

Implementação sistematizada de modelos, com treino e teste sobre o conjunto de dados.

Avaliação dos resultados obtidos.



Ferramentas

Linguagem de programação multiparadigma orientada a objetos: Python.

Jupiter Notebooks para realização do relatório.

Canva para elaboração da apresentação.

Amálise Exploratória

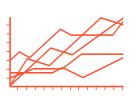


Obtenção de informações

mais palpáveis e interpretativas



Busca de possíveis **outliers** e/ou desbalanceamentos



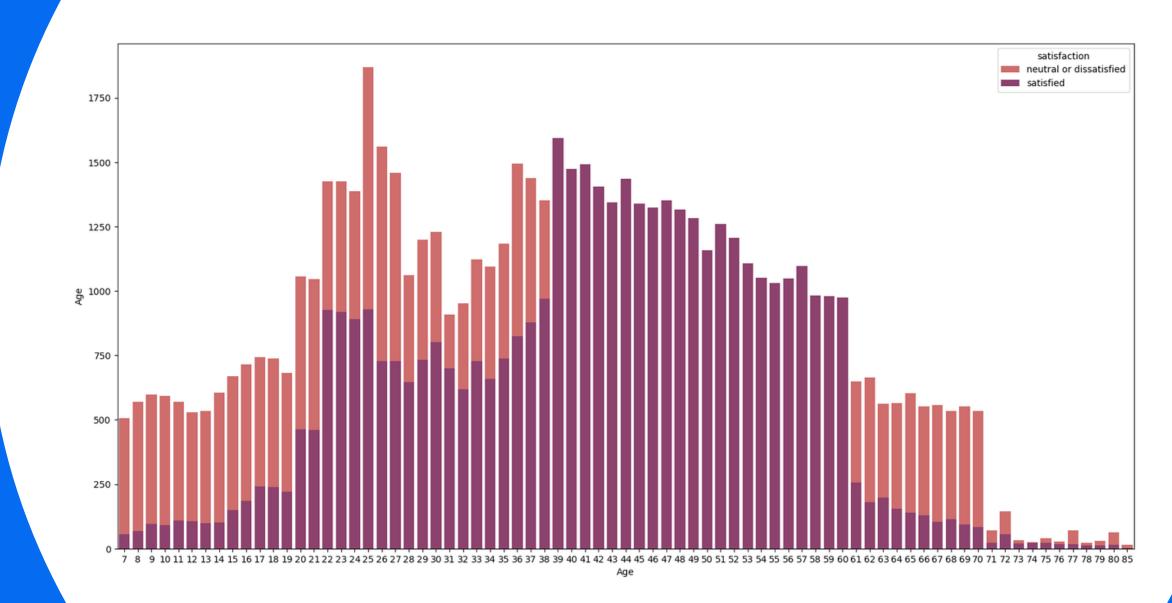
Representação visual dos dados através de gráficos



Boxplot das variáveis para representação de um conjunto de observações de uma variável quantitativa

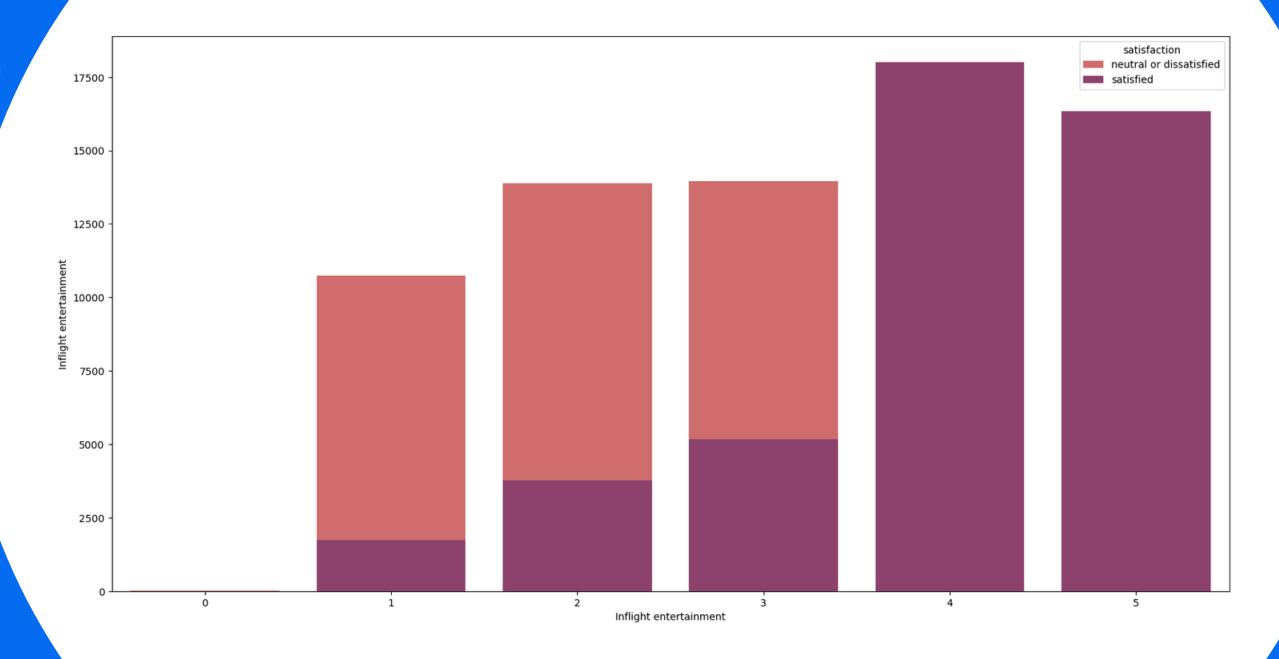
Idade

• Clientes com faixa etária entre 40 e 59 anos tendem a ficar mais satisfeitos durante os voos;



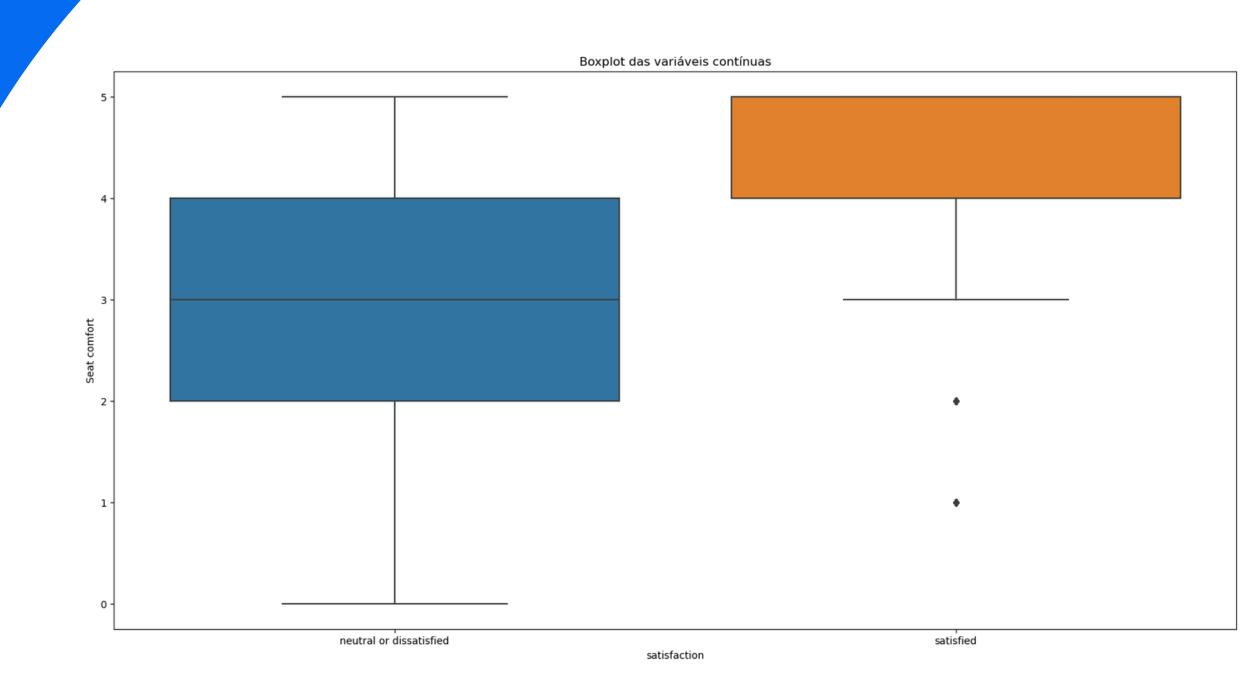
Serviços durante o VOO

 A qualidade dos serviços ofertados durante o voo está fortemente correlacionada com a satisfação do cliente;



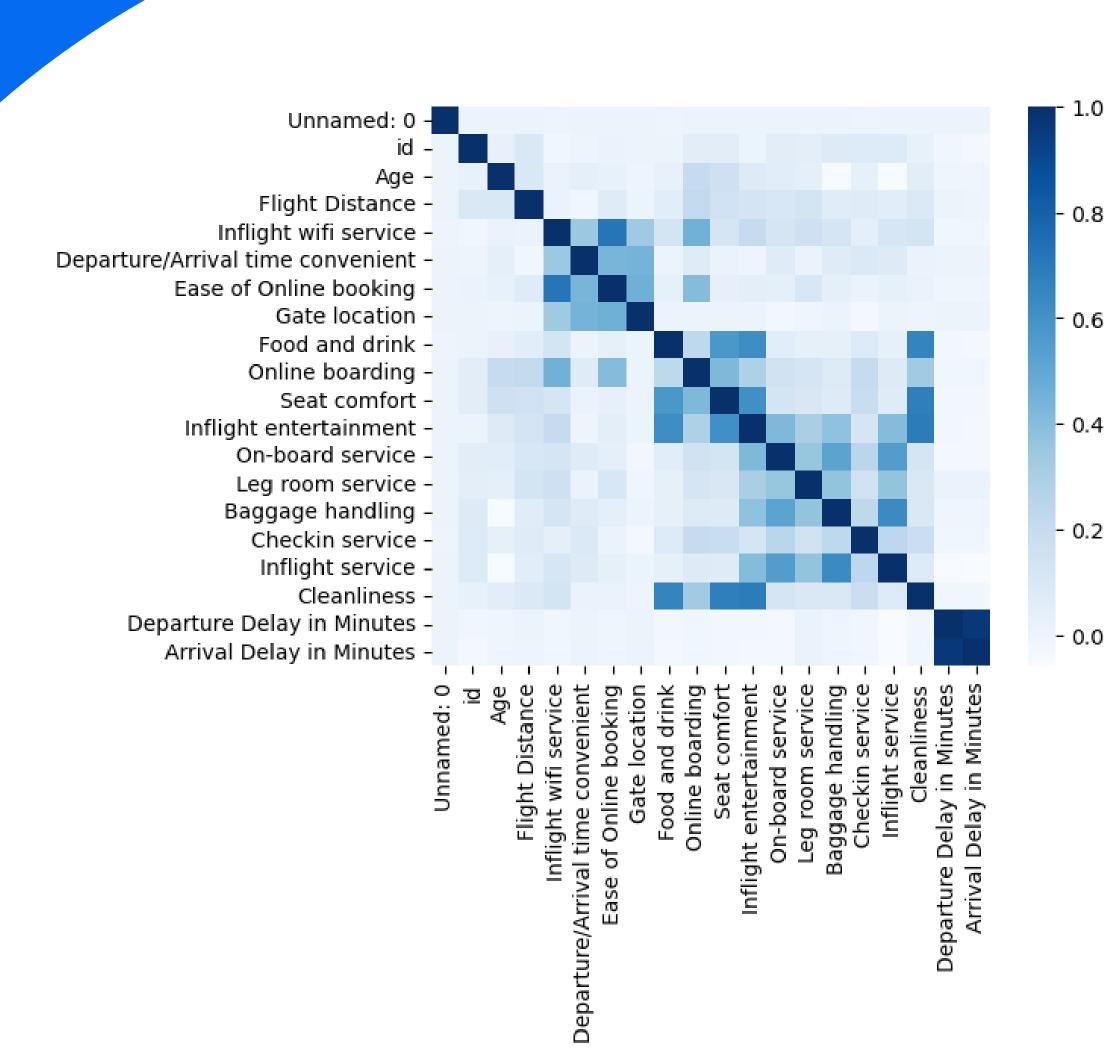
Outliers

- Foram notados a presença de outliers relativo a clientes satisfeitos mesmo com serviços ofertados em pior qualidade;
- O oposto não foi observado;

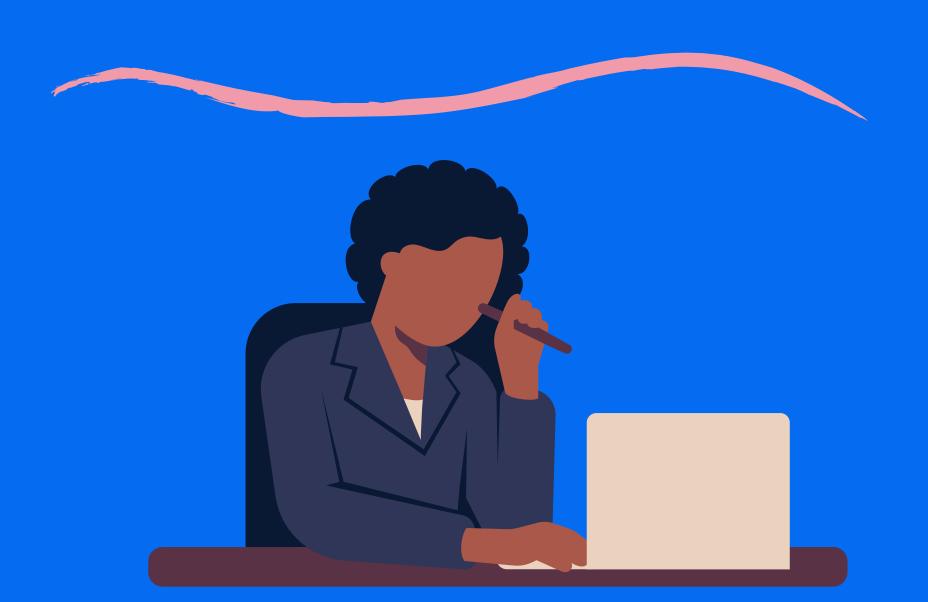


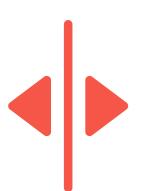
Correlação forte de atraso

relativos atributos aos atrasos muito demonstram uma correlação forte;

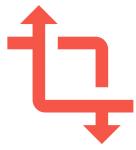


Pré-Processamento





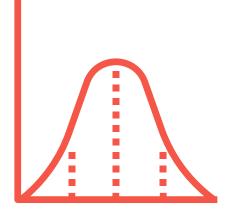
Separação entre atributos e alvo;



Discretização dos atributos nominais ([0, número_de_classes - 1]);

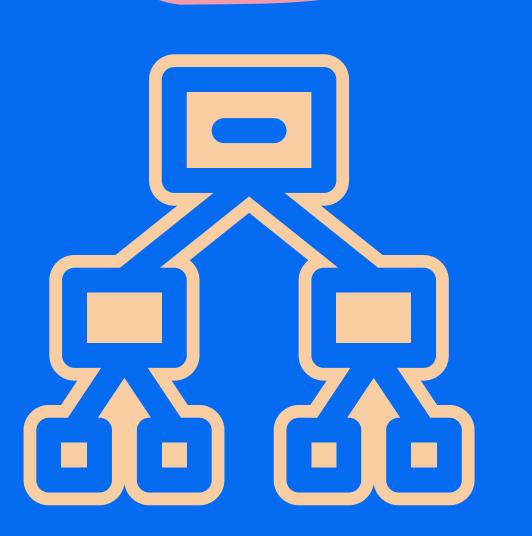


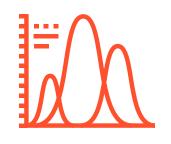
Remoção de outliers;



Normalização dos atributos;

Árvore de Decisão





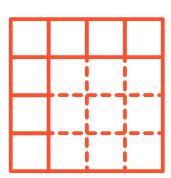
Divisão do conjunto de dados baseados em condições



Treinamento, teste e avaliação



Cálculo de métricas de avaliação



Análise visual dos resultados com matriz de confusão

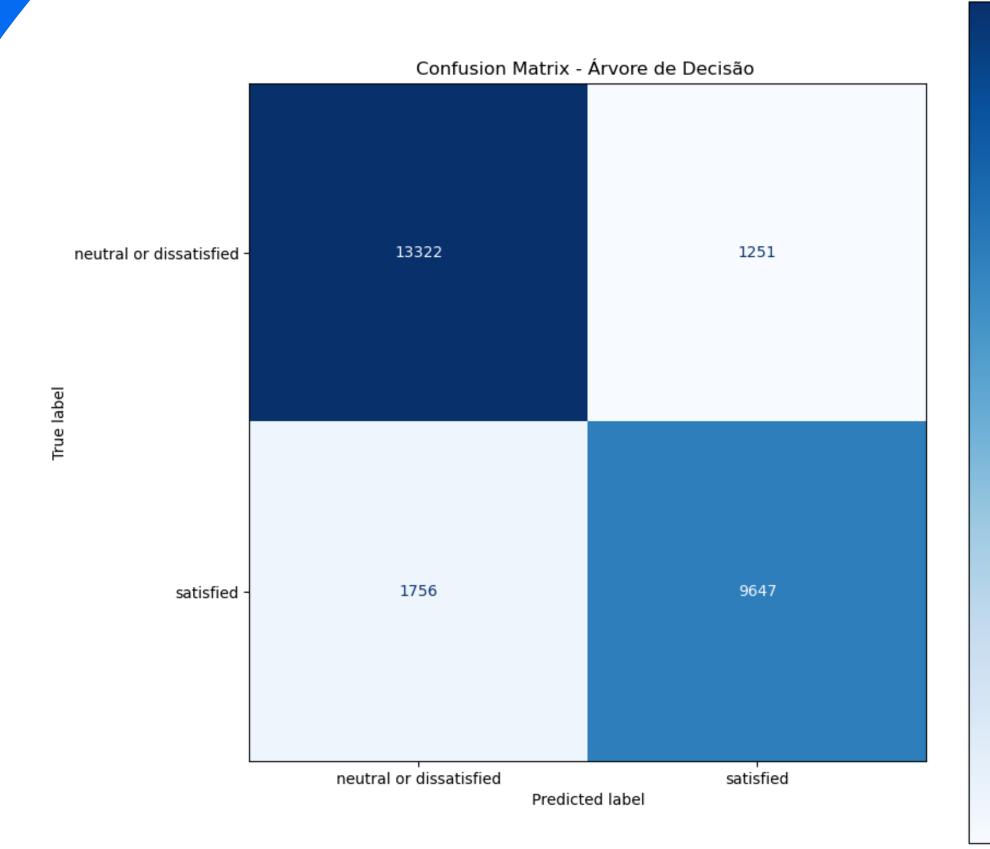
Árvore de Decisão

- Acurácia balanceada de 88%
- Precisão de 88%

	precision	recall	f1-score	support
Θ	0.91	0.88	0.90	15078
1	0.85	0.89	0.87	10898
accuracy			0.88	25976
macro avg	0.88	0.88	0.88	25976
weighted avg	0.89	0.88	0.88	25976

Árvore de Decisão

Matriz de Confusão



- 12000

- 10000

- 8000

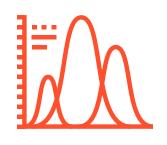
6000

4000

- 2000

K-Vizinhos





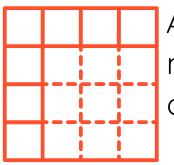
Implementa classificação através das distâncias



Treinamento, teste e avaliação



Cálculo de métricas de avaliação



Análise visual dos resultados com matriz de confusão

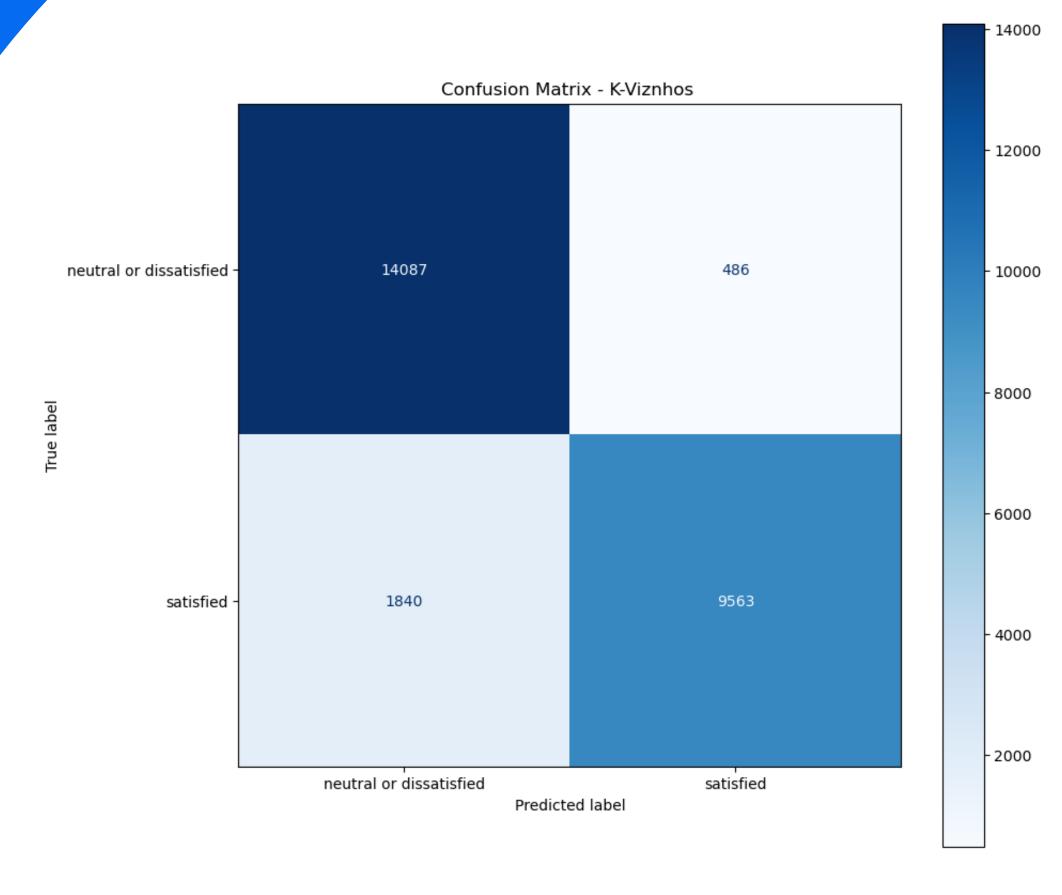
K-Vizinhos

- Acurácia balanceada de 90%;
- k=5 (mas sem muitas alterações quando diferente)

	precision	recall	f1-score	support
Θ	0.97	0.88	0.92	15927
1	0.84	0.95	0.89	10049
accuracy			0.91	25976
macro avg	0.90	0.92	0.91	25976
weighted avg	0.92	0.91	0.91	25976

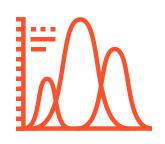
K-Vizinhos

Matriz de Confusão



Perceptron Multicamadas





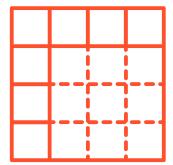
Rede de camadas de neurônios



Treinamento, teste e avaliação



Cálculo de métricas de avaliação



Análise visual dos resultados com matriz de confusão

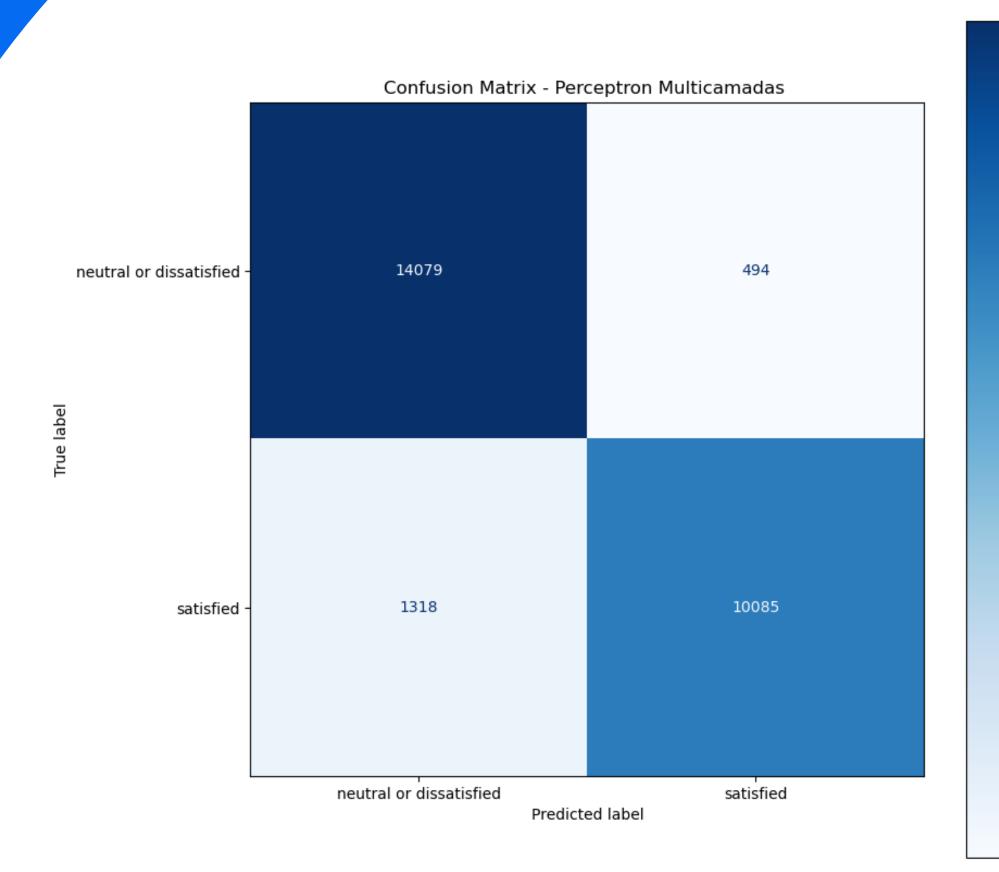
Perceptron Multicamadas

- Acurácia balanceada de 92.5%;
- Precisão de 93%
- 100 hidden layers

	precision	recall	f1-score	support
Θ	0.97	0.91	0.94	15397
1	0.88	0.95	0.92	10579
accuracy			0.93	25976
macro avg	0.93	0.93	0.93	25976
weighted avg	0.93	0.93	0.93	25976

Perceptron Multicamadas

Matriz de Confusão



- 12000

- 10000

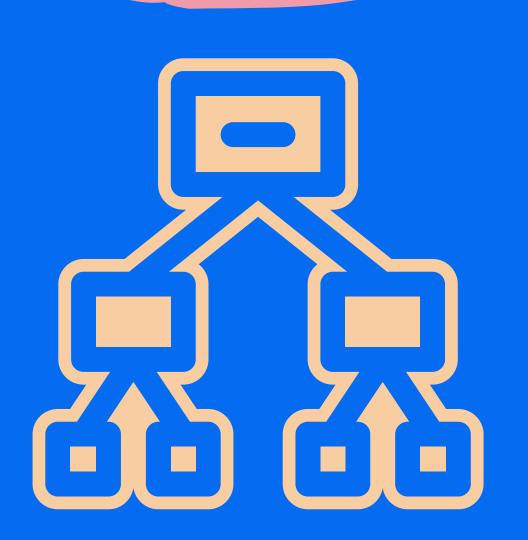
- 8000

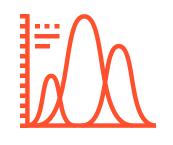
6000

4000

2000

Rede Neural Artificial





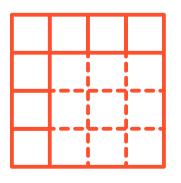
Implementação manual utilizando a biblioteca torch como mostrado em aula



21 camadas escondidas, funções de ativação sigmoide e ReLU.



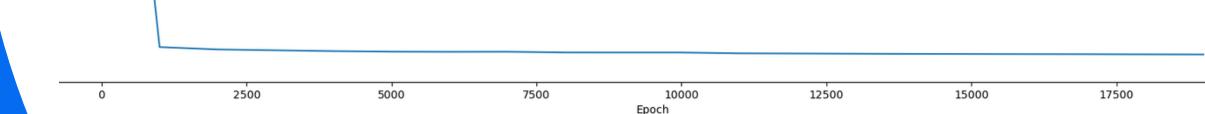
Treinamento em 20mil épocas, teste e avaliação,. Cálculo de métricas de avaliação



Análise visual dos resultadoas com matriz de confusão

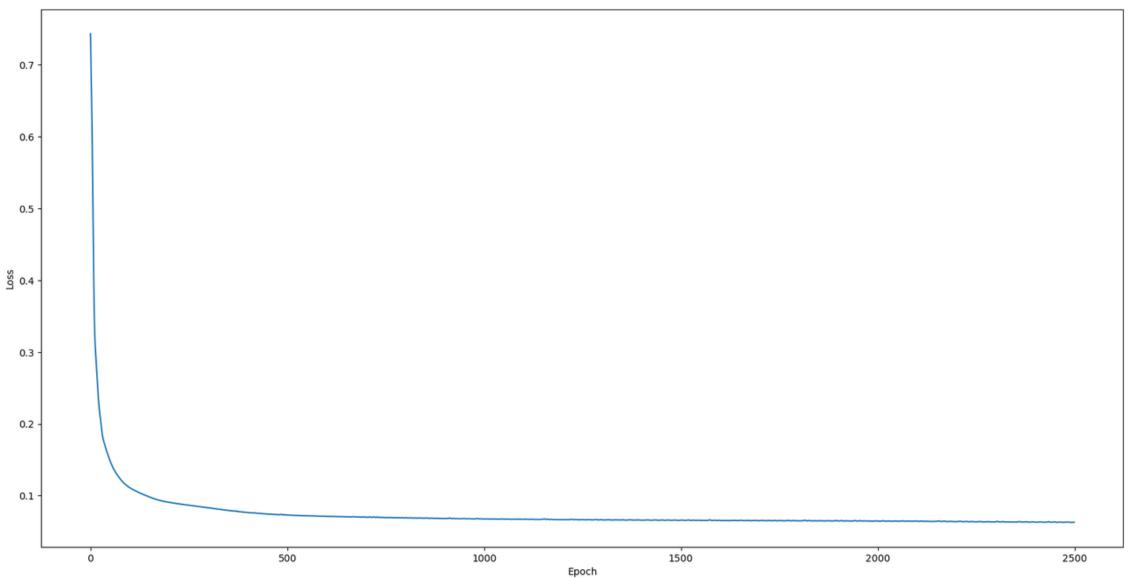
Rede Neural Artificial

 A partir de 2500 épocas a queda se mostrou muito pequena;



Rede Meural Artificial

• A partir de 2500 épocas a queda se mostrou muito pequena;



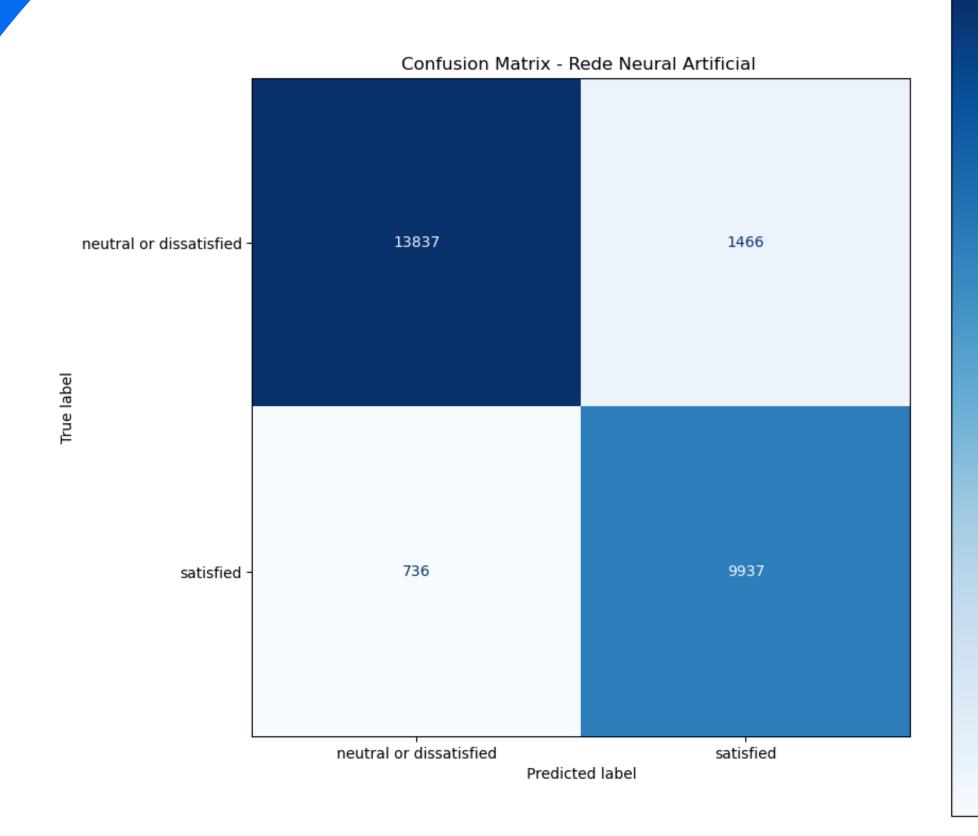
Rede Neural Artificial

- Acurácia balanceada de 91.8%
- Precisão de 92%

	prec	ision	recall	f1-score	support
	0	0.95	0.90	0.93	15303
	1	0.87	0.93	0.90	10673
accurac	у			0.92	25976
macro av	g	0.91	0.92	0.91	25976
weighted av	g	0.92	0.92	0.92	25976

Rede Neural Artificial

Matriz de Confusão



- 12000

10000

- 8000

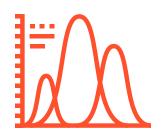
6000

4000

- 2000

Combinação





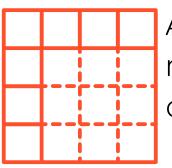
Junção de dois ou mais classificadores



Votação Majoritária



Votação por Scores



Análise visual dos resultados com matriz de confusão

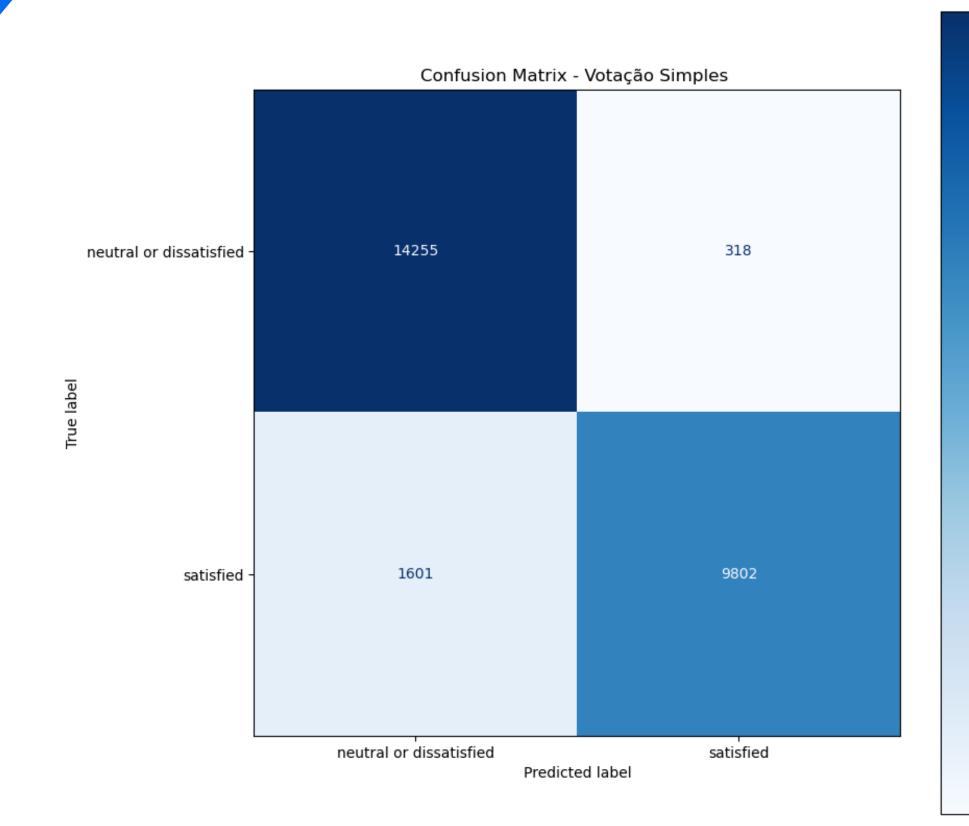
Votação Majoritária

- Escolha com base na classe mais "votada"
- Acurácia balanceada de 91.9%

	precision	recall	f1-score	support
Θ	0.98	0.90	0.94	15856
1	0.86	0.97	0.91	10120
accuracy			0.93	25976
macro avg	0.92	0.93	0.92	25976
weighted avg	0.93	0.93	0.93	25976

Votação Majoritária

- Escolha com base na classe mais "votada"
- Acurácia balanceada de 91.9%



14000

- 12000

- 10000

- 8000

6000

4000

2000

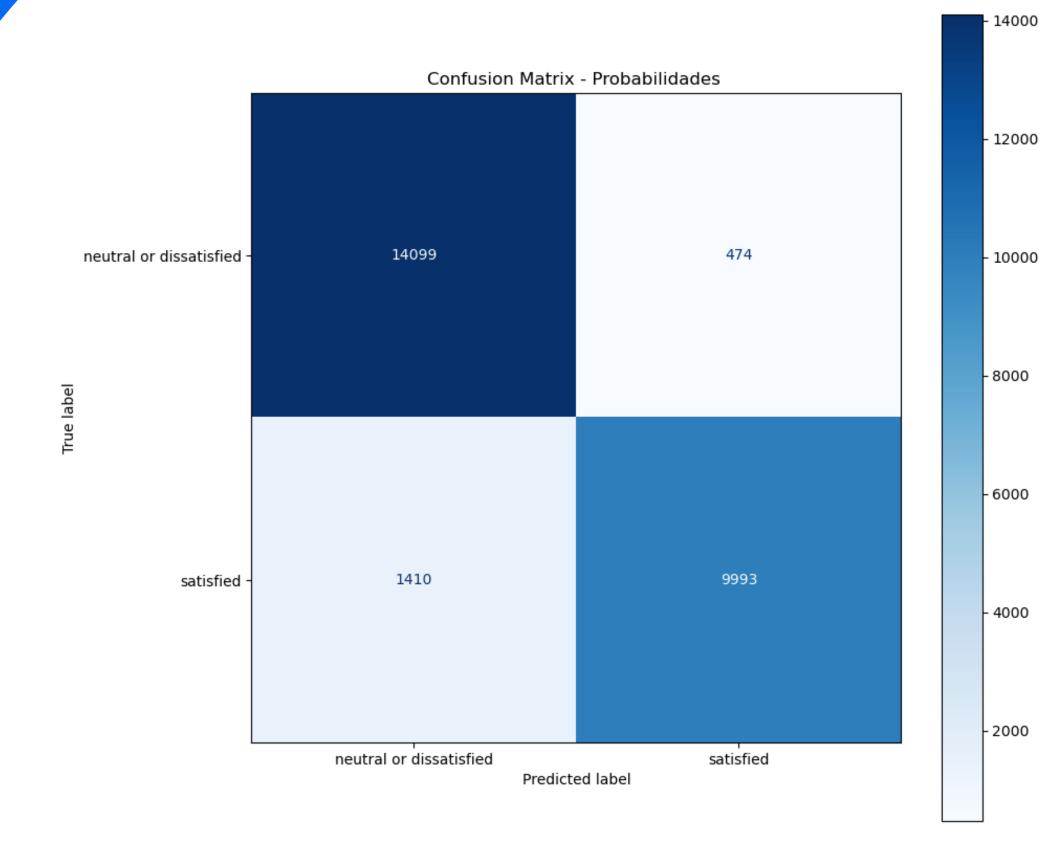
Votação por probabilidade

- Escolha com base em scores
- Acurácia balanceada de 92%

	precision	recall	f1-score	support
0	0.97	0.91	0.94	15509
1	0.88	0.95	0.91	10467
200118201			0.03	25076
accuracy			0.93	25976
macro avg	0.92	0.93	0.93	25976
weighted avg	0.93	0.93	0.93	25976

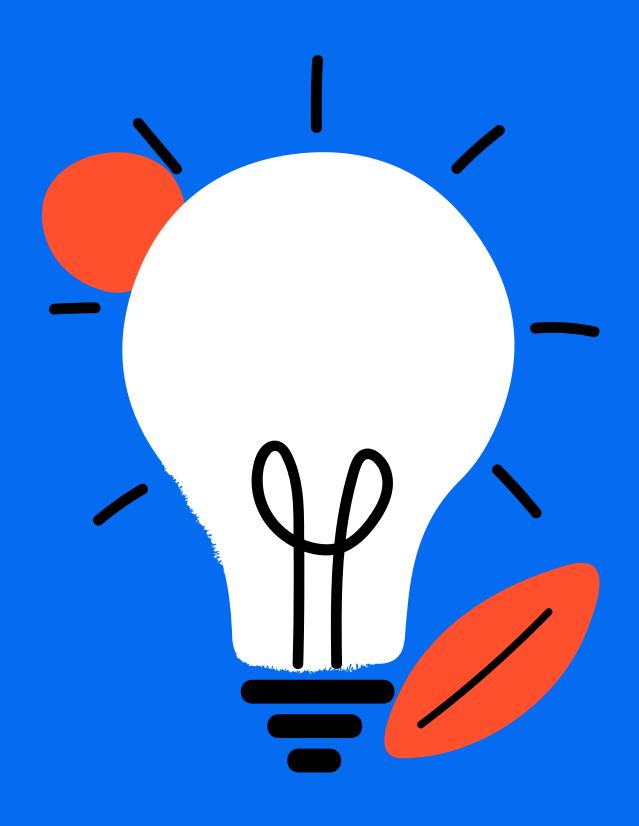
Votação por probabilidade

- Escolha com base em scores
- Acurácia balanceada de 92%

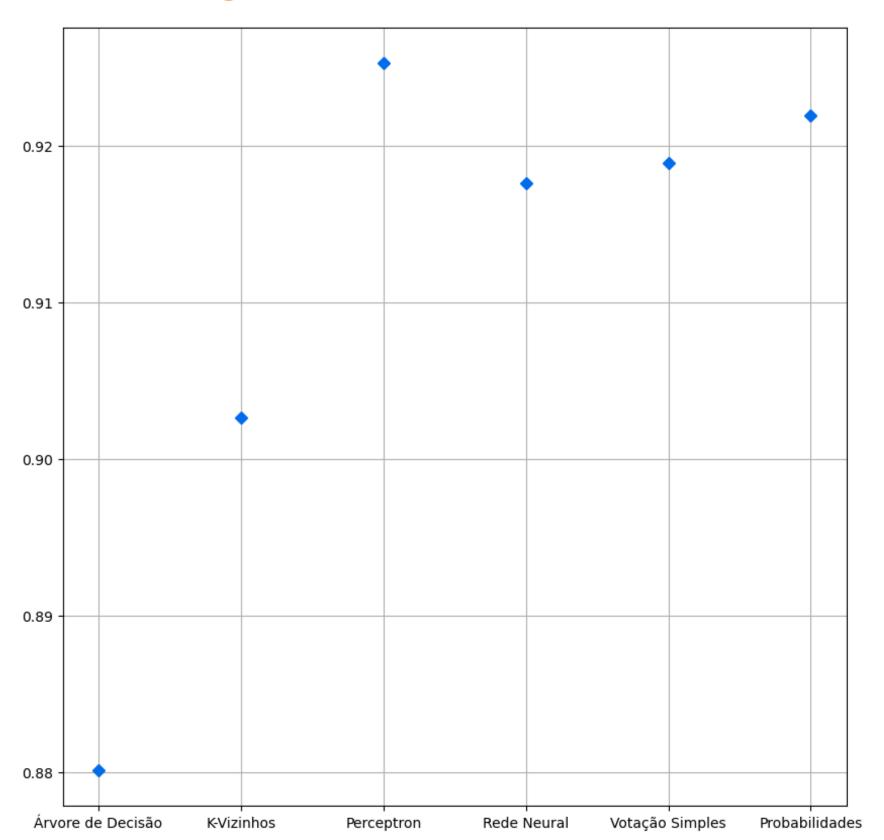


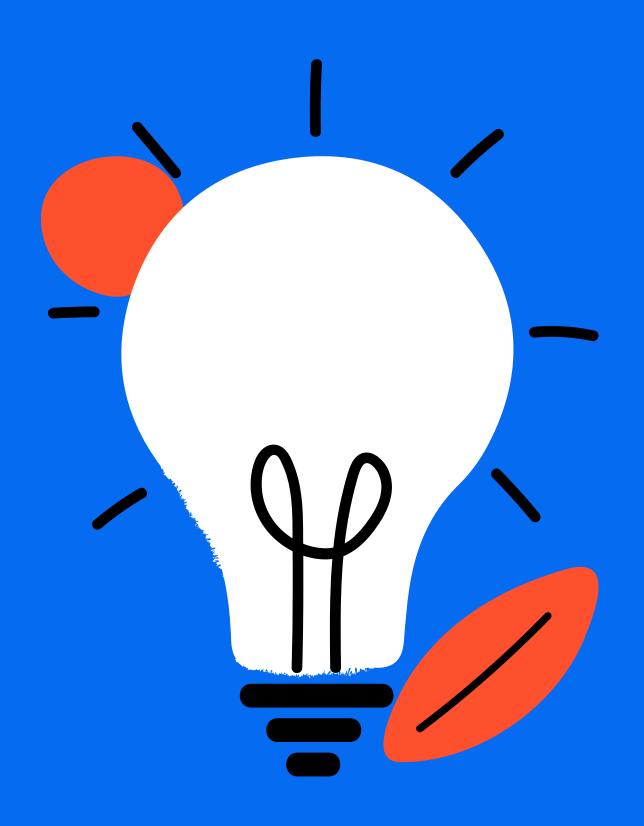
4000

2000

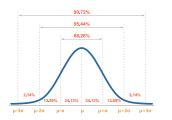


Considerações Finais

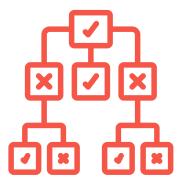




Considerações Finais



A Combinação propaga a predominância nos falsos negativos



Perceptron Multicamadas e Rede Neural atingem maiores eficácias que os outros classificadores



Combinação obtém bons resultados com uma possível variância maior

