## Um estudo comparativo entre Regressão Logística e uma rede neural Multilayer Perceptron

Luana Nishida - 8111 e Rafael Simão - 8160

## Sumário

01 Resumo

02 Introdução

03 Objetivos

04 Metodologia

05 Resultados

06 Conclusão

07 Referências





# Introdução

- Machine Learning e Deep Learning;
  Importância dos modelos de classificação;



# Objetivos

#### Geral

 Analisar e comparar dois modelos de classificação, uma rede neural Multilayer Perceptron e um de Regressão Logística.

#### Específico

Implementar dois modelos utilizando um mesmo dataset.

- 1. Definir uma rede neural e um classificador;
- Analisar e ajustar o dataset proposto;
   Desenvolver e validar os dois
- 3. Desenvolver e validar os dois modelos a serem utilizados;
- 4. Comparar os resultados entre eles;

# Metodologia

#### **Dataset**

- 466 entradas;
- 16 features e uma coluna target
- 2 classes (0,1);
- Dividido em 80% treinamento e 20% teste;
- Tratamento dos dados;

#### Classificadores

- Multilayer Perceptron
- Regressão Logística

#### **Treinamento**

#### **MLP**

- 650 épocas;
- Learning Rate constante em 0,0005;
- Função ReLU;
- Otimizador Adam;
- L2 com alpha=0,0001;
- batch size determinado pelo algoritmo de otimização;

#### Regressão

- Penalidade L2
- solver liblinear

# Metodologia

#### Avaliação

- Matriz de confusão;
  Relatório de classificação:
  - Acurácia
  - Precisão
  - F1-score
  - Recall
  - Suporte

#### Recursos

- Google Colaboratory;Biblioteca Scikit-learn;

- Python;Bivliotecas:
  - Pandas

  - NumPySciPyMatplotlibSeaborn

## Resultados

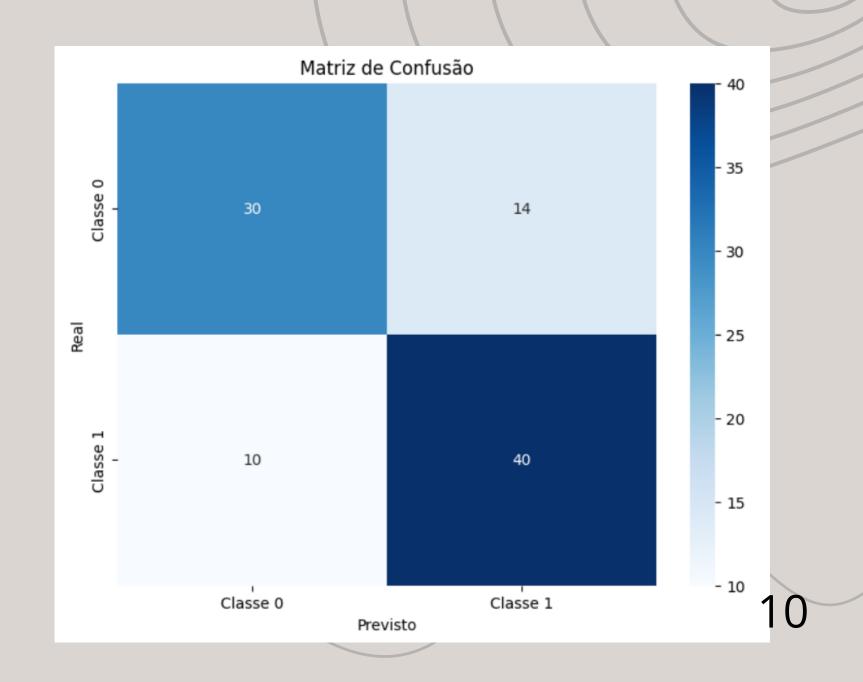
- Desempenho razoável de ambos os modelos;
- MLP obteve melhores resultados
- Acurácia:
  - o MLP-74,4%
  - Regressão-67%

#### **UFV-CRP** Resultados MLP Função de Perda durante o Treinamento Acurácia durante o Treinamento Função de Perda 0.6 0.95 0.5 90.00 78.0 78.0 Perda 6.0 Acurácia de Treino Acurácia de Teste 0.3 0.80 0.2 0.1 0.75 200 100 150 200 250 350 100 300 400 500 600 50 300 Época Época

# Resultados

#### MLP

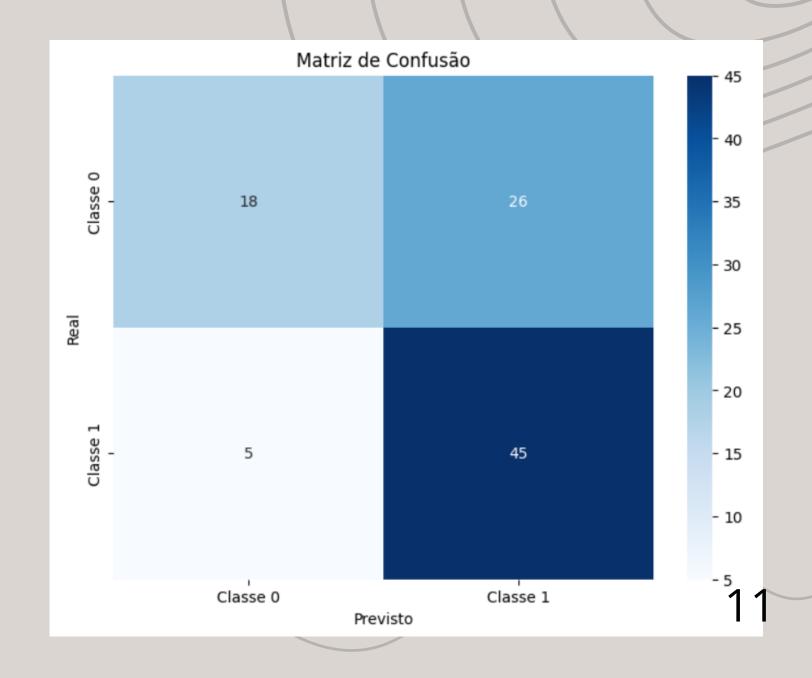
	744680851063829 Classificação:	8		
	precision	recall	f1-score	support
0	0.75	0.68	0.71	44
1	0.74	0.80	0.77	50
accuracy			0.74	94
macro avg	0.75	0.74	0.74	94
weighted avg	0.75	0.74	0.74	94



# Resultados

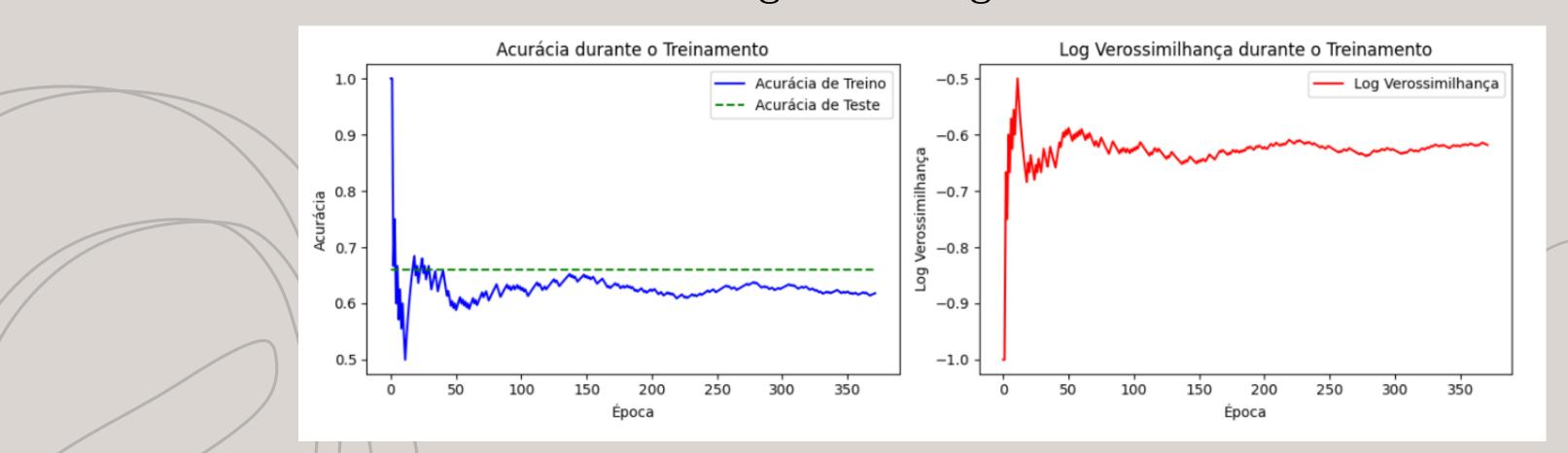
#### Regressão Logística

Acurácia: 0.6702127659574468 Relatório de Classificação:							
	precision	recall	f1-score	support			
0 1	0.78 0.63	0.41 0.90	0.54 0.74	44 50			
accuracy macro avg weighted avg	0.71 0.70	0.65 0.67	0.67 0.64 0.65	94 94 94			



## Resultados

#### Regressão Logística

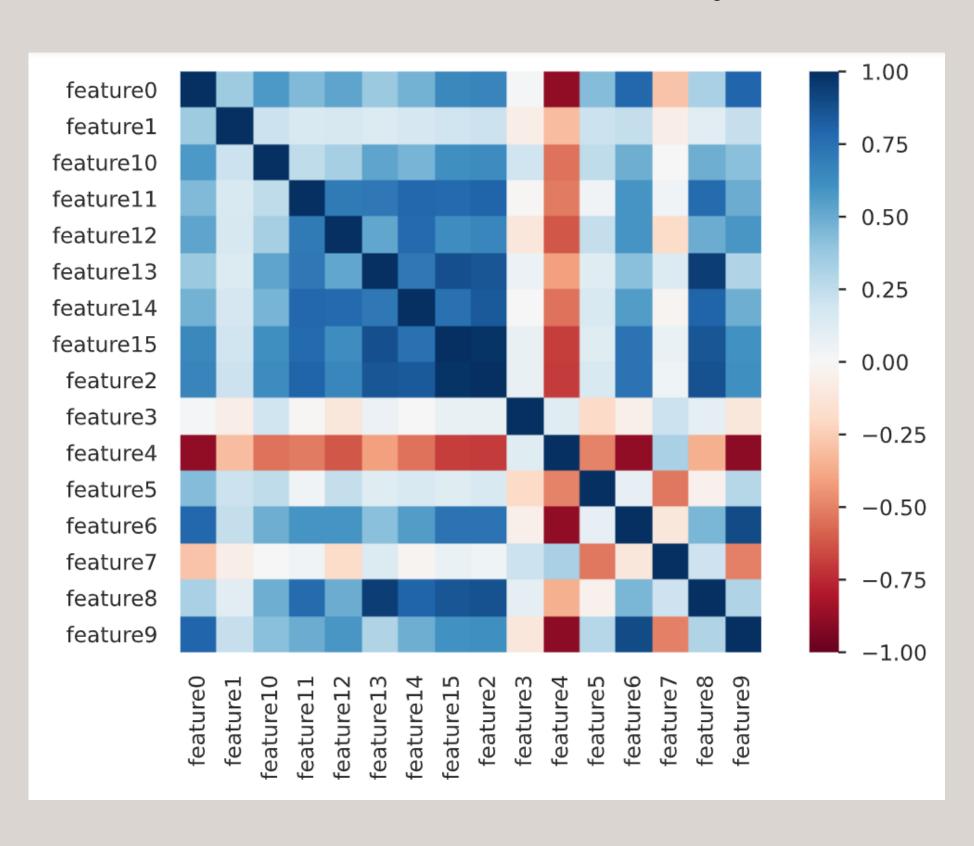


## Conclusão

- A Inteligência Artificial e suas tecnologias vem crescendo cada vez mais;
- MLP obteve um desempenho melhor para este conjunto de dados;

Para um bom classificador, com um bom desempenho, é preciso um conjunto de dados adequado, por isso importância e necessidade de uma análise exploratória dos dados, entender as features mais relevantes, o ajuste de parâmetros, o tratamento de outliers, e uma escolha assertiva do conjunto de dados ao qual irá trabalhar.

#### MATRIZ DE CORRELAÇÃO



## Referências

- [1] S. J. Russell and P. Norvig, Artificial intelligence a modern approach. London, 2010.
- [2] S. Khaki and L. Wang, "Crop yield prediction using deep neural networks,"
- Frontiers in plant science, vol. 10, p. 621, 2019.
  [3] T. U. Rehman, M. S. Mahmud, Y. K. Chang, J. Jin, and J. Shin,
  "Current and future applications of statistical machine learning algorithms for agricultural machine vision systems," Computers and electronics in agriculture, vol. 156, pp. 585-605, 2019.
- [4] K. Shah, H. Patel, D. Sanghvi, and M. Shah, "A comparative analysis of logistic regression, random forest and knn models for the text classification," Augmented Human Research, vol. 5, pp. 1-16, 2020.
- [5] L. Donisi, G. Cesarelli, E. Capodaglio, M. Panigazzi, G. D'Addio, M. Cesarelli, and F. Amato, "A logistic regression model for biomechanical risk classification in lifting tasks," Diagnostics, vol. 12, no. 11, p. 2624, 2022.
  [6] M. Desai and M. Shah, "An anatomization on breast cancer detection
- and diagnosis employing multi-layer perceptron neural network (mlp) and convolutional neural network (cnn)," Clinical eHealth, vol. 4, pp. 1–11, 2021.
- [7] M. Durairaj, V. Revathi et al., "Prediction of heart disease using back propagation mlp algorithm," International Journal of Scientific & Technology
- Research, vol. 4, no. 8, pp. 235–239, 2015. [8] L. N. e Rafael Simao, "Projeto sin492," link da documentac, ao: http://github.com/RflHrq/Trabalho-SIN492.

# Muito Obrigado!

Luana Nishida - 8111 e Rafael Simão - 8160

