# Relatório Final - Reconhecimento de Dígitos Numéricos com Keras e MNIST

Este relatório descreve o desenvolvimento de um sistema de reconhecimento de dígitos manuscritos (0 a 9) usando redes neurais com Keras e o dataset MNIST. O foco é apresentar o funcionamento dos códigos de treinamento e predição, e as instruções para sua execução.

# 1. Objetivo

O projeto visa criar e treinar um modelo de rede neural para reconhecer dígitos numéricos de 0 a 9 a partir de imagens, utilizando o dataset MNIST.

### 2. Funcionamento Detalhado do Código

O projeto é composto por dois scripts Python 3 na pasta src/: treino\_mnist.py e prever\_mnist.py, ambos baseados em tensorflow.keras.

#### 2.1. treino\_mnist.py - Treinamento do Modelo

Este script prepara os dados e treina o modelo de Deep Learning:

- Configuração e Dados: Parâmetros como épocas, tamanho do lote e caminho do modelo (models/modelo\_mnist\_custom.h5) são definidos. O dataset MNIST é carregado, e as imagens (28x28 pixels) são normalizadas para o intervalo [0, 1]. Os rótulos são convertidos para one-hot encoding.
- Visualização de Dados: Cinco imagens de treino aleatórias do MNIST são exibidas para demonstrar a diversidade dos dados de entrada.
- Arquitetura da Rede Neural: O modelo é uma rede sequencial com camadas densas (Dense).
  - Flatten: Converte a imagem 2D em um vetor 1D.
  - Duas camadas Dense (256 e 128 neurônios, ativação ReLU) processam as características.
  - Duas camadas de **Dropout (20%)** são incluídas após as camadas densas para prevenir **overfitting**, desativando aleatoriamente neurônios durante o treino.
  - A camada de saída tem 10 neurônios (um para cada dígito) com ativação softmax, que produz probabilidades para cada classe.
- Compilação e Treinamento Inteligente:

- O modelo é compilado com otimizador adam e função de perda categorical\_crossentropy.
- EarlyStopping: Interrompe o treino se a acurácia de validação não melhorar por 5 épocas, economizando tempo e evitando overfitting.
- ModelCheckpoint: Salva automaticamente a melhor versão do modelo (com a maior acurácia de validação) no formato .h5 na pasta models/.
- Avaliação e Gráficos: Após o treino, o modelo é avaliado no conjunto de teste.
  Gráficos de acurácia e perda (treino e validação) são exibidos para análise do desempenho.

#### 2.2. prever\_mnist.py - Reconhecimento de Dígitos

Este script usa o modelo treinado para fazer predições:

- Carregamento do Modelo: O modelo\_mnist\_custom.h5 é carregado da pasta models/. Tratamento de erros verifica sua existência.
- Seleção de Imagem: O script seleciona uma imagem de teste aleatória do MNIST. Uma função auxiliar pré-processa imagens externas (redimensiona para 28x28, converte para tons de cinza e normaliza).
- Predição e Resultados: A imagem é passada para o modelo, que retorna um vetor de probabilidades. O dígito previsto é o de maior probabilidade (np.argmax()), e a confiança da predição é calculada. A imagem é exibida com a predição visual, e os resultados detalhados (rótulo real, previsão, confiança e probabilidades por dígito) são impressos no terminal.

# 3. Instruções para Executar o Treinamento

1. Clone o Repositório: git clone

https://github.com/HenriqueDC2003/DeepLearning\_Digitos\_Numericos.git e cd DeepLearning\_Digitos\_Numericos.

- 2. Crie e Ative o Ambiente Virtual (.venv):
  - o python -m venv .venv
  - Windows: .\.venv\Scripts\activate
  - macOS/Linux: source ./.venv/bin/activate
- 3. **Instale as Dependências**: pip install -r requirements.txt (com o .venv ativado).
- 4. **Execute o Script**: Vá para cd src e execute python treino\_mnist.py. O modelo modelo\_mnist\_custom.h5 será salvo em models/.

# 4. Instruções para Realizar o Reconhecimento

- 1. **Pré-requisitos**: Modelo models/modelo\_mnist\_custom.h5 deve existir.
- 2. Ative o Ambiente Virtual: Se não estiver ativo, ative-o (ver Seção 3).
- 3. **Execute o Script**: Vá para cd src e execute python prever\_mnist.py. Uma imagem aleatória do MNIST será exibida com sua predição.