

Prática 10 – Rede Neural Convolucional

Objetivo: Criação e aplicação de uma Rede Neural Convolucional (Convolutional Neural Network - CNN) utilizando o Framework TensorFlow.

Tarefa:

1. Abra, entenda o notebook **CNN_CIFAR10_Prática.ipynb**;
2. Execute o notebook apenas com a CPU (não precisa esperar terminar) e depois utilizando GPU. Para isso, no Google Colab, acesse o menu: *Ambiente de execução >> Alterar o tipo de ambiente de execução*.
3. Reexecute o treinamento com 20 ou 30 épocas. Observe se há *overfitting* e analise o comportamento da validação.
4. Utilize `'ImageDataGenerator'` para aplicar rotações, inversões, deslocamentos e aumentos artificiais nos dados. Exemplo de código:

```
train_datagen = ImageDataGenerator(  
    rotation_range=15,  
    width_shift_range=0.1,  
    height_shift_range=0.1,  
    horizontal_flip=True  
)  
  
# No teste, só normalização (sem aumentos!)  
test_datagen = ImageDataGenerator()  
  
batch_size = 64 #0 batch_size define quantas imagens são processadas por época  
train_generator = train_datagen.flow(X_train, y_train_cat, batch_size=batch_size)  
test_generator = test_datagen.flow(X_test, y_test_cat, batch_size=batch_size)  
  
model.fit(  
    train_generator,  
    epochs=20,  
    validation_data=test_generator  
)
```

5. Troque o otimizador `'sgd'` por `'adam'` e `'rmsprop'` e compare os resultados. Explicação:

Otimizador	Descrição breve
<code>sgd</code>	Stochastic Gradiente descendente com taxa de aprendizado fixa.
<code>sgd + momentum</code>	Leva em conta a direção anterior para ganhar velocidade em vales rasos.
<code>rmsprop</code>	Adapta a taxa de aprendizado com base na variância do gradiente.
<code>adam</code>	Combina <i>Momentum</i> + <i>RMSProp</i> . É mais estável, rápido e exige menos ajuste manual.

Observação: "Estocástico" (Stochastic): significa que em vez de usar todo o conjunto de dados de uma vez, o algoritmo usa apenas uma amostra (ou mini-lote) a cada atualização. Isso torna o processo: (1) mais rápido, (2) com menos chance de *overfitting* e (3) com potencial para escapar de mínimos locais.

6. Alterar a arquitetura da CNN. Aumente a profundidade da rede com mais camadas. Acrescente convolucionais, **BatchNormalization** ou **Dropout** em locais estratégicos. Explicação:
 - o Uma camada **BatchNormalization()** normalizar as ativações (ficam com média 0 e desvio 1).

- Comparar com uma MLP simples. Para isso, crie um modelo com camadas **Flatten >> Dense** sem convoluções e compare os resultados de acurácia.
- 7. Mostre 5 ou mais imagens que o seu melhor modelo classificou erradamente e informe a predição vs. classe real. Tente explicar porque o modelo errou.
- 8. Substitua CIFAR-10 pelo dataset **cats_vs_dogs** e crie uma CNN seguindo o que você aprendeu nessa prática.
Observação:
 - Para carregar e pré-processar os dados utilize:

```
#Carregar o dataset Cats vs Dogs
(ds_train, ds_test), ds_info = tfds.load(
    'cats_vs_dogs', # Nome do dataset a ser carregado do TensorFlow Datasets (TFDS)
    split=['train[:80%]', 'train[80%:]'], # Divide o conjunto de treino em 80% para treino e 20% para teste
    with_info=True, # Retorna também metadados do dataset (número de classes, tamanho, etc)
    as_supervised=True # Retorna os dados no formato (imagem, label), ao invés de dicionários
)

# Redimensionamento e normalização
def preprocess(image, label):
    image = tf.image.resize(image, (128, 128)) # Redimensiona a imagem para 128x128 pixels
    image = tf.cast(image, tf.float32) / 255.0 #Converte a imagem para float e normaliza os valores entre [0,1]
    return image, label

# Aplica o pré-processamento no treino, cria batches de 32 imagens e pré-carrega 1 batch para otimizar
ds_train = ds_train.map(preprocess).batch(32).prefetch(1)

# Aplica o pré-processamento no teste, cria batches de 32 imagens e pré-carrega 1 batch para otimizar
ds_test = ds_test.map(preprocess).batch(32).prefetch(1)
```

- Substitua a ultima camada da rede por uma **sigmoid: Dense(1, activation='sigmoid')**

9. **Entrega: dois notebooks Jupyter (.ipynb):** contendo o código alterado, documentado e com as análise solicitadas.