YÜKSEK DÜZEY PROGRAMLAMA DERSİ ENVER KANGAL/ 202213172049 / Normal Öğretim ÖDEV:

Digit Recognizer:

Digit Recognizer veri seti, el yazısı rakamları sınıflandırmayı amaçlayan bir problemdir. Bu tür bir problem için Convolutional Neural Network (CNN) kullandım çünkü CNN'ler, özellikle görüntü işleme ve sınıflandırma gibi görsel veriler üzerinde oldukça başarılı sonuçlar veren bir mimaridir.

Kullanım sebepleri:

- 1. Yerel öznitelik algılama yeteneği.
- 2. Uzaysal hiyerarşi oluşturma.
- 3. Parametre paylaşımı ile verimlilik.
- 4. Boyut azaltma (Pooling işlemleri).
- 5. Çevirme ve kaydırma dayanıklılığı.
- 6. Otomatik öznitelik çıkarma.
- 7. Görsel verilere uygunluk ve yüksek boyutlu verilerle başa çıkma.

Proje kodları ve açıklamaları:

Gerekli kütüphaneler (ör. TensorFlow, NumPy, Pandas) projeye dahil edilip, TensorFlow'un sistemde kurulu olduğu doğrulandı.Kütüphaneler yüklendi mesajı verildi.TenserFlow yüklü değildi.

```
Requirement already satisfied: wheel<1.0,>=0.23.0 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from astunparse>=1.6.0->tensorflow) (0,38.4)
Requirement already satisfied: rich in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from keras>=3.5.0->tensorflow) (13.7.1)
Requirement already satisfied: namex in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from keras>=3.5.0->tensorflow) (0.0.8)
Requirement already satisfied: namex in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from keras>=3.5.0->tensorflow) (0.13.1)
Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from requests<3,>=2.21.0->tensorflow) (3.3.2)
Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from requests<3,>=2.21.0->tensorflow) (3.7)
Requirement already satisfied: urllib3<3,>=1.21.1 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from requests<3,>=2.21.0->tensorflow) (2.2.2)
Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from requests<3,>=2.21.0->tensorflow) (2.24.7.4)
Requirement already satisfied: markdown>=2.6.8 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from tensorboard<2.19,>=2.18->tensorflow) (3.4.1)
Requirement already satisfied: tensorboard-data-server<0.8.0,>=0.7.0 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from tensorboard<2.19,>=2.18->tensorflow) (2.7.2)
Requirement already satisfied: werkzeug>=1.0.1 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from tensorboard<2.19,>=2.18->tensorflow) (2.1.3)
Requirement already satisfied: markdown-it-py>=2.2.0 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from tensorboard<2.19,>=2.18->tensorflow) (2.1.3)
Requirement already satisfied: markdown-it-py>=2.2.0 in /Users/enver1/anaconda3/lib/python3.11/site-packages (from merkdown-it-py>=2.18->tensorflow) (2.2.0)
Requirement already satisfied: markdown-it-py>=2.2.0 in /Users/enver1/anaconda3/
```

TenserFlow Başarılı bir şekilde yüklendi ve komut ile versiyonunu kontrol ettik.

CSV dosyası yüklendi, ilk 5 satır ve veri seti hakkında sütun, veri tipi, giriş sayısı ve bellek bilgileri görüntülendi.

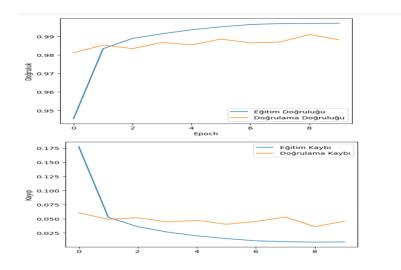
test.csv dosyası yüklendi, ilk 5 satır ve veri setinin genel bilgileri (satır, sütun sayısı, veri türleri, bellek kullanımı) incelendi.

```
[21]: from tensorflow.keras.utils import to_categorical
                                                                                                                                          ★ 10 个 ↓ 占 〒 1
       # Etiketleri kategorik hale getir
       y = to_categorical(y, num_classes=10)
       print(f"Veri şekli: {X.shape}")
       print(f"Etiket şekli: {y.shape}")
       Veri şekli: (42000, 28, 28, 1)
       Etiket şekli: (42000, 10)
[23]: from sklearn.model_selection import train_test_split
       # Veriyi eğitim ve test setine böl
      X\_train, \ X\_test, \ y\_train, \ y\_test = train\_test\_split(X, \ y, \ test\_size=0.2, \ random\_state=42)
       print(f"Eğitim verisi şekli: {X_train.shape}")
      print(f"Test verisi şekli: {X_test.shape}")
      Eğitim verisi şekli: (33600, 28, 28, 1)
Test verisi şekli: (8400, 28, 28, 1)
[27]: from tensorflow.keras.layers import Input
           Input(shape=(28, 28, 1)), # İlk katmanda Input nesnesi kullanıyoruz
           Conv2D(32, (3, 3), activation='relu'), MaxPooling2D((2, 2)),
           Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'),
           MaxPooling2D((2, 2)),
           Flatten(),
Dense(128, activation='relu'),
Dense(10, activation='softmax')
[29]: model.compile(optimizer='adam',
                      loss='categorical_crossentropy',
metrics=['accuracy'])
```

Eğitim ve test verileri hazırlandı, bir CNN modeli tanımlandı ve derlendi.

```
Epoch 1/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.8771 - loss: 0.4018 - val_accuracy: 0.9812 - val_loss: 0.0604
       Epoch 2/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9817 - loss: 0.0550 - val_accuracy: 0.9854 - val_loss: 0.0490
             3/10
       Epoch 3/101050
                                        6s 6ms/step - accuracy: 0.9896 - loss: 0.0335 - val_accuracy: 0.9835 - val_loss: 0.0518
       Epoch 4/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9909 - loss: 0.0275 - val accuracy: 0.9868 - val loss: 0.0443
       Epoch 5/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9953 - loss: 0.0163 - val accuracy: 0.9855 - val loss: 0.0473
       Epoch 6/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step – accuracy: 0.9957 – loss: 0.0143 – val_accuracy: 0.9886 – val_loss: 0.0403
       Epoch 7/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9965 - loss: 0.0104 - val_accuracy: 0.9865 - val_loss: 0.0452
       Epoch 8/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step – accuracy: 0.9974 – loss: 0.0083 – val_accuracy: 0.9870 – val_loss: 0.0531
       Epoch 9/10
1050/1050
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9972 - loss: 0.0075 - val_accuracy: 0.9911 - val_loss: 0.0360
       Epoch 10/10
1050/1050 —
                                       - 6s 6ms/step - accuracy: 0.9973 - loss: 0.0086 - val_accuracy: 0.9882 - val_loss: 0.0456
      test_loss, test_acc = model.evaluate(X_test, y_test)
print(f"Test doğruluk oranı: {test_acc:.2f}")
       263/263 — Test doğruluk oranı: 0.99
                                     - 0s 2ms/step - accuracy: 0.9885 - loss: 0.0521
```

Model eğitildi, test verisiyle değerlendirildi ve performansı görselleştirildi.



```
import matplotlib.pyplot as plt

# Eğitim ve doğrulama doğruluk oranları
plt.plot(history.history['accuracy'], label='Eğitim Doğruluğu')
plt.plot(history.history['val_accuracy'], label='Doğrulama Doğruluğu')
plt.xlabel('Epoch')
plt.ylabel('Doğruluk')
plt.legend()
plt.show()

# Eğitim ve doğrulama kayıpları
plt.plot(history.history['loss'], label='Eğitim Kaybı')
plt.plot(history.history['val_loss'], label='Doğrulama Kaybı')
plt.xlabel('Epoch')
plt.ylabel('Kayıp')
plt.legend()
plt.show()
```

Eğitim ve doğrulama süreçlerinin doğruluk ve kayıp değerleri grafikle görselleştirildi

Bu projede, el yazısı rakamlarını tanımak için bir sinir ağı modeli eğiterek, modelin test verisi üzerindeki doğruluğunu değerlendirdim ve rastgele seçilen bir test örneğinde, modelin tahminini gerçek değerle karşılaştırarak görselleşti.

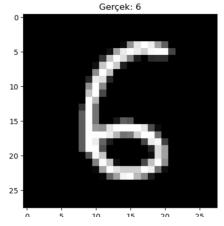
```
[51]: import numpy as np

# Test setinde etiketleri 7 olanları bul
six_indices = np.where(np.argmax(y_test, axis=1) == 6)[0]

# Îlk 6 örneğini seç
index = six_indices[0] # 6 rakamına ait ilk örneğin indeksini al

# Görüntüyü çizdir
plt.imshow(X_test[index].reshape(28, 28), cmap='gray')
plt.title("Gerçek: 6")
plt.show()

# Tahmini yap
prediction = model.predict(X_test[index].reshape(1, 28, 28, 1)) # Modelin beklediği şekle göre yeniden boyutlandır
print(f"Modelin Tahmini: {np.argmax(prediction)}")
```



Bu kodda, test setinde "6" rakamına ait bir örnek bulunarak görselleştirildi ve modelin bu örnek üzerindeki tahmini gerçek değerle karşılaştırıldı.