

# FASHİON MNIST GÖRÜNTÜ SINIFLANDIRMA PROJESİ

AYGAZ YAPAY ZEKAYA GIRIŞ MUHAMMED KESKIN

### **GIRIŞ**

 Bu proje, Fashion MNIST veri setini kullanarak derin öğrenme modelleriyle görüntü siniflandırma yapmayı amaçlamaktadır. Bu sayede, görüntü işleme ve yapay zeka konularında temel bilgilerin pekiştirilmesi hedeflenmiştir.

#### MATERYAL VE METOT

- VERI SETI: FASHION MNIST
- AÇIKLAMA: 28x28 PIKSEL BOYUTLARINDA 70,000 GRI TONLAMALI GÖRÜNTÜ IÇERIR.
- Kategoriler: T-shirt/top, Pantolon, Kazak, Elbise, Ceket, Sandalet,
   Gömlek, Spor Ayakkabi, Çanta, Bot

#### VERI SETI HAKKINDA BILGI

- Fashion MNIST: 28x28 boyutlarında 70,000 gri tonlamalı görüntü.
- Kategoriler: 10 (T-shirt, Pantolon, Kazak, Elbise, Ceket, Sandalet, Gömlek, Spor Ayakkabi, Çanta, Bot)
- Her kategori için 7,000 görüntü bulunmaktadır.

# DENEYDE KULLANILAN MODELLER/MIMARILER

- KULLANILAN MODELLER:
- Konvolüsyonel Sinir Ağları (CNN)
- Daha karmaşık modellerin (örneğin, ResNet ve Inception)
   Kullanılma potansiyeli.

### DENEY SONUÇLARI

- Doğruluk:
- EĞITIM SETINDE: 0.8554
- Test setinde: 0.7892
- F1 Skoru:
- EĞITIM SETINDE: 0.8546
- Test setinde: 0.7899
- GERI ÇAĞIRMA:
- EĞITIM SETINDE: 0.8554
- Test setinde: 0.7892
- KESINLIK:
- EĞITIM SETINDE: 0.8578
- Test setinde: 0.7999
- Karmaşıklık Matrisi: Siniflandirmalardaki doğruluk ve hataları gösterir.

#### TARTIŞMA

- Sonuçların analızı:
- MODEL, EĞITIM VERILERINDE IYI PERFORMANS GÖSTERDI ANCAK TEST VERILERINDE PERFORMANS DÜŞTÜ, BU DA AŞIRI ÖĞRENME OLASILIĞINI GÖSTERIR.
- - GÜÇLÜ YÖNLER: EĞITIM VERILERINDE YÜKSEK KESINLIK VE GERI ÇAĞIRMA.
- - Zayıf yönler: Test verilerinde performans düşüşü.

## GELECEKTEKI GELIŞTIRME ÖNERILERI

- Model İyileştirme:
- Daha karmaşık modeller (örneğin, ResNet, Inception) kullanarak doğruluğun artırılması.
- Veri artırma teknikleri kullanarak eğitim veri setinin genisletilmesi.
- - Düzenlileştirme teknikleri kullanarak modelin aşırı öğrenmesinin önlenmesi.
- VERI ÖN İSLEME İYILESTIRMELERI:
- VERILERIN DAHA IYI NORMALIZE EDILMESI.
- VERIDEKI GÜRÜLTÜNÜN AZALTILMASI.
- HIPERPARAMETRE OPTIMIZASYONU:
- GRID SEARCH VEYA RANDOM SEARCH YÖNTEMLERIYLE EN IYI HIPERPARAMETRELERIN BULUNMASI.
- BAYESIAN OPTIMIZATION GIBI SOFISTIKE YÖNTEMLER KULLANARAK HIPERPARAMETRE ARAMASININ YAPILMASI.
- Daha Fazla Veri Toplama:
- EK VERI SETLERININ KULLANILMASI.
- - FARKLI KAYNAKLARDAN VERI TOPLANARAK VERI ÇEŞITLILIĞININ ARTIRILMASI.

#### REFERANSLAR

Proje sirasinda kullanılan kaynaklar.

#### NASIL ÇALIŞTIRILIR

- Gerekli Kütüphaneler:
- PYTHON 3.x
- TENSORFLOW
- Keras
- NUMPY
- MATPLOTLIB
- TALIMATLAR:
- 1. GEREKLI KÜTÜPHANELERI YÜKLEYIN:
- !PIP INSTALL -R REQUIREMENTS.TXT
- 2. Jupyter Notebook'u açın:
- JUPYTER NOTEBOOK
- 3. Muhammed\_Keskin\_fashion\_mnist\_Aygaz\_Yapay\_Zekaya\_Giriş.ipynb dosyasını açın ve hücreleri sirasiyla çalıştırın.