YÜKSEK DÜZEY PROGRAMLAMA PROJESİ

Talha TÜRK

202113171005

Bilgisayar Mühendisliği / Normal Öğretim

Digit Recognizer Projesi

Digit Recognizer Proje Raporu

Bu rapor, Lojistik Regresyon ve Convolutional Neural Network (CNN) modellerinin aynı veri seti üzerinde performanslarını inceleyerek ve karşılaştırarak model sonuçlarını değerlendirmeyi amaçlamaktadır.

1) Veri Seti ve İşleme

- Eğitim ve test veri setlerinden eğitim veri seti, train.csv dosyasından yüklenmiştir.
- Görsellerin boyutu 28x28 piksel olup gri tonlamalıdır.
- Veri setindeki etiketler 0'dan 9'a kadar olan rakamları temsil etmektedir.
- Görsellerin pikselleri 0-255 aralığında olduğu için 0-1 arasına normalize edilmiştir.

2) Modeller

Lojistik Regresyon

- Veriler düzleştirilmiş ve Lojistik Regresyon algoritması ile eğitim gerçekleştirilmiştir.

	label	pixel0	pixel1	pixel2	pixel3	pixel4		pixel778	pixel779	pixel780	pixel781	pixel782	pixel783	
0	1	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0	
1	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0	
2	1	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0	
3	4	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0	
[5 rows x 785 columns]														

CNN

- Model, TensorFlow ile oluşturulmuş bir CNN modelidir.
- Flatten Layer: Görselleri düzleştirir.
- Dense Layer: 128 nöronlu, ReLU aktivasyon fonksiyonlu tam bağlantılı katmandır.
- Output Layer: 10 sınıf için softmax aktivasyon fonksiyonlu çıkış katmanıdır.

3) Model Performansı

Lojistik Regresyon

- Eğitim doğruluğu: %[logreg_accuracy]

Lojistik Regresyon Doğruluğu: 94.27%

- Yanlış tahmin edilen örneklerin görselleştirilmesi, yanlış tahmin edilen her rakamdan 3 örnek ile sağlanmıştır.

<u>CNN</u>

- Eğitim doğruluğu: %[cnn accuracy]

- Eğitim sırasında 5 epoch boyunca model eğitilmiştir.

- Eğitim/doğrulama doğrulukları ve kayıpları sunulmuştur.
- Yanlış tahmin edilen örnekler, her rakamdan 3 örnek olmak üzere görselleştirilmiştir.

4. Çıkarımlar

- Lojistik Regresyon, basit ve hızlı bir yöntem olmasına rağmen doğruluğu CNN'e göre daha düşüktür. Yanlış tahmin edilen görsellerden de görülebileceği üzere basit doğrusal bir model karmaşık görsel örüntüleri öğrenmekte sınırlıdır.
- CNN, görsellerdeki mekansal ilişkileri öğrenebilme yeteneği sayesinde daha yüksek doğruluğa ulaşmıştır. Ancak CNN'in eğitim süresi daha uzundur.
- Eğitim ve doğrulama kayıplarındaki fark, değerlendirilmek üzere incelenmiştir.

5. Görseller

- <u>Eğitim verilerinden örnekler</u>: Her rakamdan 5 örnek görselleştirilmiştir.

True 0 True 0 True 0 True 1 True 1 True 1 True 1 True 1 True 1 True 2 True 2 True 2 True 3 True 3 True 3 True 3 True 3 True 4 True 4 True 4 True 5 True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 8 True 8 True 9					
True 1 True 1 True 1 True 2 True 2 True 2 True 2 True 3 True 3 True 3 True 3 True 4 True 4 True 4 True 4 True 5 True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 8 True 8 True 9	True: 0	True: 0	True: 0	True: 0	
True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 2 True 3 True 3 True 3 True 3 True 3 True 3 True 4 True 4 True 4 True 4 True 5 True 5 True 5 True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 7 True 7 True 8	0	0	0	0	0
True 2 True 2 True 2 True 3 True 4 True 4 True 4 True 4 True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 7 True 8 True 8 True 9 True: 1	True: 1	True: 1	True: 1		
2 7. 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7	/	1	1	/	
True 3 True 3 True 3 True 4 True 4 True 4 True 5 True 5 True 5 True 6 True 6 True 7 True 7 True 7 True 7 True 8 True 8 True 9			True: 2	True: 2	True: 2
3					
True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 8 True 8 True 8 True 8 True 8 True 9 Tr	True: 3				
True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 8 True 8 True 8 True 8 True 8 True 9 Tr	3	3		3	3
True 5 True 5 True 5 True 5 True 5 True 6 True 6 True 6 True 7 True 7 True 7 True 7 True 8 True 8 True 8 True 9	True: 4	True: 4	True: 4		
5 True: 6 True: 6 True: 6 True: 6 True: 6 True: 6 True: 7 True: 7 True: 7 True: 7 True: 7 True: 7 True: 8 True: 8 True: 8 True: 9 True		H			4
True: 6 True: 6 True: 6 True: 7 True: 7 True: 7 True: 7 True: 8 True: 8 True: 9 True:	True: 5		True: 5	True: 5	True: 5
C	<i>9</i>	ຣ	5	5	5
True 7 True 7 True 7 True 7 True 7 True 7 True 8 True 8 True 8 True 8 True 8 True 9 True 9 True 9 True 9 True 9 True 9 True 9 True 9	True: 6	True: 6	True: 6		
7 7 7True: 8 7True: 8 7 7True: 8 7True: 8 7True: 8 7True: 8 7True: 9 7True:	6	6	6	6	6
True 8 True 8 True 8 True 8 True 8 True 9 True 9 True 9 True 9 True 9	True: 7	True: 7	True: 7	True: 7	True: 7
8 8 8 7rue: 9 True: 9 True: 9		7		7	
True: 9 True: 9 True: 9 True: 9	True: 8	True: 8	True: 8		
	8	8			
9 9 9	True: 9	True: 9	True: 9	True: 9	True: 9
	9	9	9	9	9

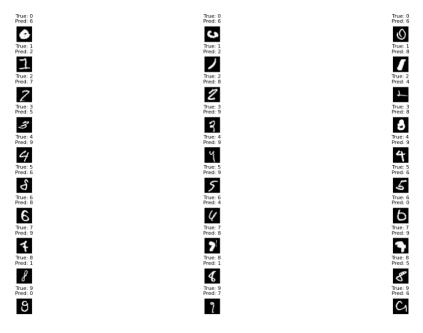
Eğitim Verilerinden Örnekler (0'dan 9'a)

- Yanlış tahmin edilen görseller: Lojistik Regresyon ve CNN'in yanlış tahmin ettiği her rakamdan 3'er örnek gösterilmiştir.

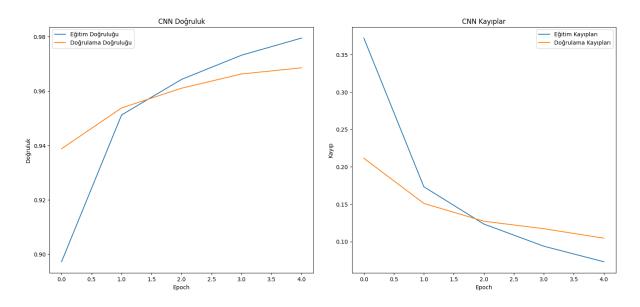
True: 0 Pred: 6 Pred: 6 Pred: 6 Pred: 7 Pred: 7 Pred: 9 Pred: 5 Pred: 9 Pred: 5 Pred: 9 Pred: 5 Pred: 9 Pred:

Lojistik Regresyon Yanlış Tahmin Edilen Görseller





- <u>Eğitim ve doğrulama grafikleri</u>: CNN'in eğitim sürecindeki doğruluk ve kayıplar detaylı şekilde incelenmiştir.



6) Geliştirme Önerileri

- Daha karmaşık CNN mimarileri ile doğruluğu artırmak.
- Daha fazla veri ile modelin genel performansını iyileştirmek.
- Diğer makine öğrenimi algoritmaları ile karşılaştırmalar yapmak.

Sonuç

Bu proje, Lojistik Regresyon modeli ile CNN modelinin performanslarını incelemiş, görsel olarak sınıflandırma üzerinde karşılaştırmış ve CNN modelinin üstünlüğünü göstermiştir.