



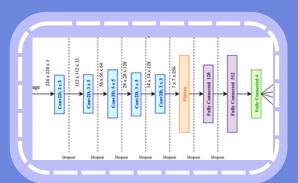


https://github.com/BuseOcode

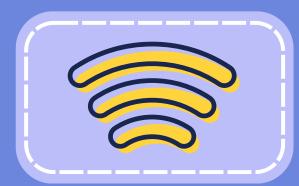
CIFAR-10 IMAGE CLASSIFICATION



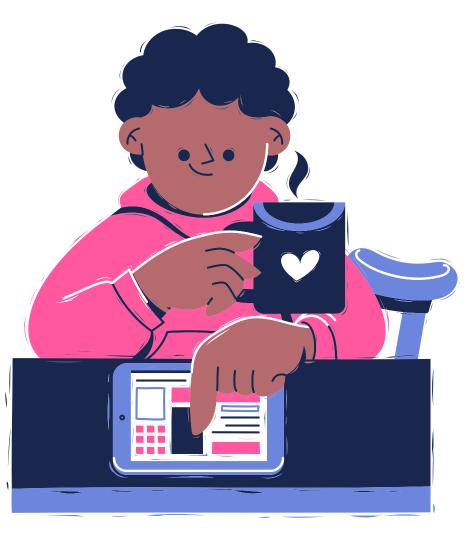








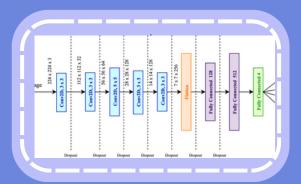
CIFAR-10 Image Classification using CNN



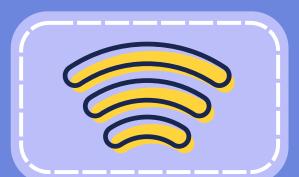
- CIFAR-10, görüntü tanıma alanında yaygın olarak kullanılan bir veri kümesidir. Bu veri kümesi, 10 farklı sınıfa ait toplamda 60,000 renkli 32x32 piksel görüntüden oluşur. Her sınıf, 6,000 örnekle temsil edilir.
- Bugün. Çok katmanlı yapay sinir ağları oluşturmaya çalışıyoruz Bu görüntüler bir cifar-10 setinden görüntüleri yaklaşık %80 doğrulukla tanıyacak ve görselleştirecek.
 - . Bu tür bir sınıflandırma modeli, otomobil, kuş, kedi, köpek gibi nesneleri doğru bir şekilde tanımlayabilir ve sınıflandırabilir.



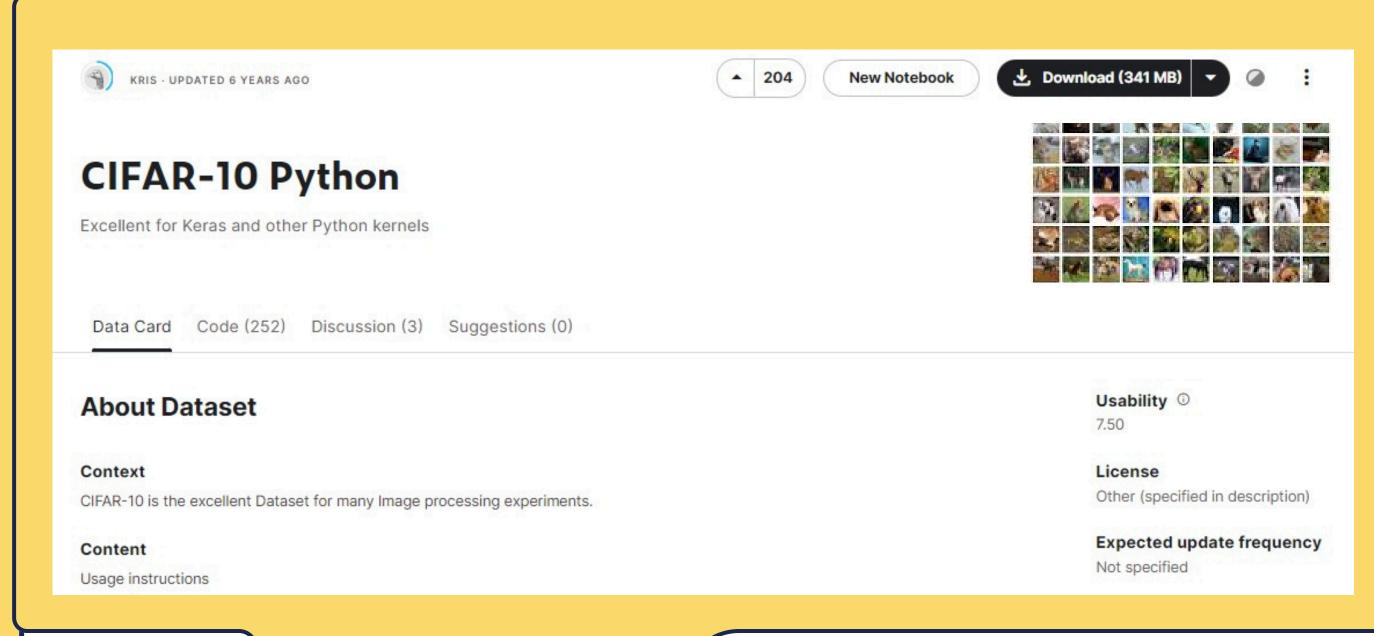








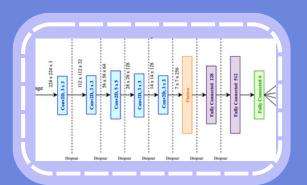
CIFAR-10 Dataset



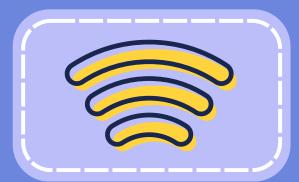










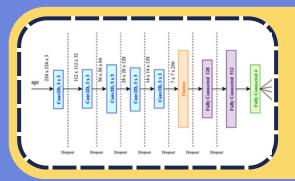


CIFAR-10 Dataset

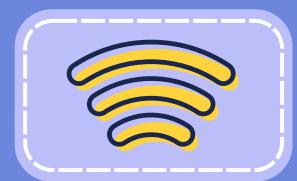
Bir veri seti düşünün. Bu veri seti içinde 5 eğitim grubu ve bir test grubu var. Her eğitim grubunda 10.000 görüntü var. Test grubunda ise her sınıftan rastgele seçilmiş 1.000 görüntü bulunuyor. Eğitim grupları, geri kalan görüntüleri rastgele sıralıyor. Bu, bazı eğitim gruplarının diğerlerinden daha fazla veya daha az görüntü içerebileceği anlamına geliyor, ancak her bir sınıftan toplamda 5.000 görüntü olduğu sağlanıyor. Bu düzenleme, veri setinin çeşitli sınıflardan gelen görüntülerle dengeli bir şekilde eğitilmesini sağlar.











MODEL

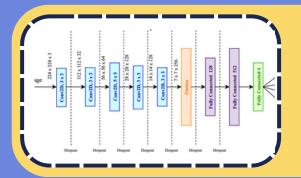
Evrişimli Sinir Ağı (CNN) model mimarisini tanımlama

Her katman belirli bir işlevi yerine getirir ve veri boyutlarını dönüştürür. Örneğin, Conv2D katmanları görüntü üzerinde filtreleme işlemlerini gerçekleştirirken, Batch Normalization katmanları ağırlıkları normalleştirir. MaxPooling2D katmanları, görüntü boyutunu azaltır ve Dropout katmanları aşırı uyumunu önlemek için rastgele bağlantıları bırakır.

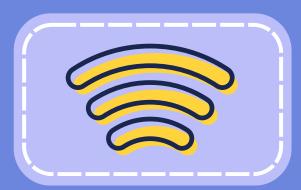
Model: "sequential"		
Layer (type)	Output Shape	Faram #
conv2d (Conv2D)	(None, 32, 32, 32)	896
batch_normalization (Batch) ormalization)	(None, 32, 32, 32)	128
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 32, 32, 32)	9248
batch_normalization_1 (Batch_Normalization)	: (None, 32, 32, 32)	128
max_pooling2d (MaxPooling2D	(None, 16, 16, 32)	В
dropout (Dropout)	(None, 16, 16, 32)	8
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 16, 16, 64)	18496
<pre>batch_normalization_2 (Batch_Normalization)</pre>	(None, 16, 16, 64)	256
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 16, 16, 64)	36928
batch_normalization_3 (Batch_Normalization)	(None, 16, 16, 64)	256
<pre>max_pooling2d_1 (MaxPooling 2D)</pre>	(None, 8, 8, 64)	8
dropout_1 (Dropout)	(None, B, B, 64)	8
conv2d_4 (Conv2D)	(None, B, B, 128)	73856
batch_normalization_4 (Batch	: (None, 8, 8, 128)	512











MODEL

Evrişimli Sinir Ağı (CNN) model mimarisini tanımlama

Define CNN Model Architecture

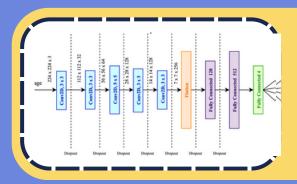
(None, 32, 32, 32) ifadesindeki 32, bir boyutun uzunluğunu temsil eder. Burada, 32x32 piksel boyutunda bir görüntünün olduğunu belirtir Ayrıca, 32 kanallı bir çıktı olduğunu belirtir, yani 32 farklı özellik haritası üretir.

Model: Sequential

Layer (Type)	Output Shape
Conv2D (Convolutional)	(None, 32, 32, 32)
Batch Normalization	
(Normali	zation) 128
Conv2D-1 (Convolutional)	(None, 32, 32, 32)
Batch Normalization 1	(None, 32, 32, 32)
(Normali	zation) 128
MaxPooling2D	(None, 16, 16, 32)
Dropout (None, 16, 16, 32)
Conv2D 2 (Convolutional)	
Batch Normalization 2	
	zation) 256
Conv2D 3 (Convolutional)	(None, 16, 16, 64)
Batch Normalization 3	(None, 16, 16, 64)
(Normali	zation) 256
MaxPooling2D_1	(None, 8, 8, 64)
Dropout_1	(None, 8, 8, 64)
Conv2D 4 (Convolutional	(None 8 8 128)
· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	
Batch Normalization 4	
(Normali	
Conv2D 5 (Convolutional)	
Batch Normalization 5	(None, 8, 8, 128)
(Normali	zation) 512











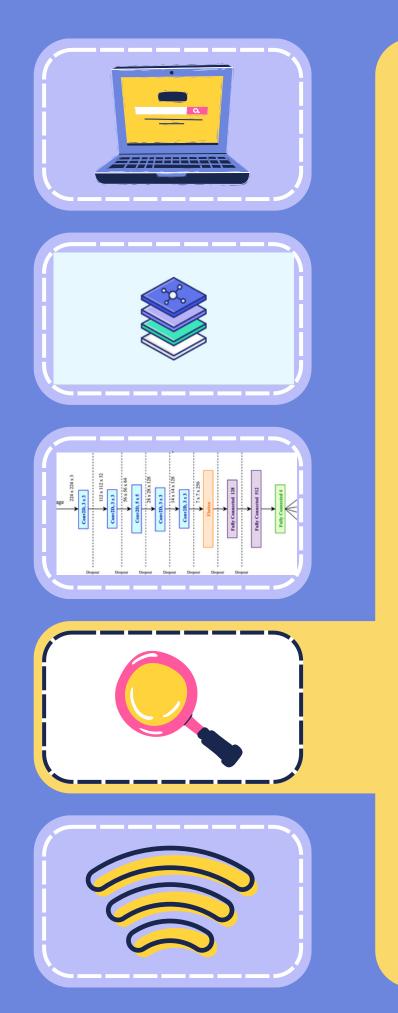
MODEL

Test verileri <u>üzerindeki en iyi</u> modelin degerlendirilmesi

Parametre sayıları, her bir katmandaki ağırlıkların ve önyargıların (bias) toplam sayısını ifade eder. Bu parametreler, modelin öğrenilebilir bileşenleridir ve eğitim sırasında güncellenirler. Toplam parametre sayısı, modelin toplam öğrenilebilir parametrelerinin sayısını, eğitilebilir parametre sayısı ise bu parametrelerin eğitim sırasında güncellenen sayısını belirtir. Eğitilemeyen parametreler genellikle sabit olarak kalır ve modelin eğitimi sırasında güncellenmezler

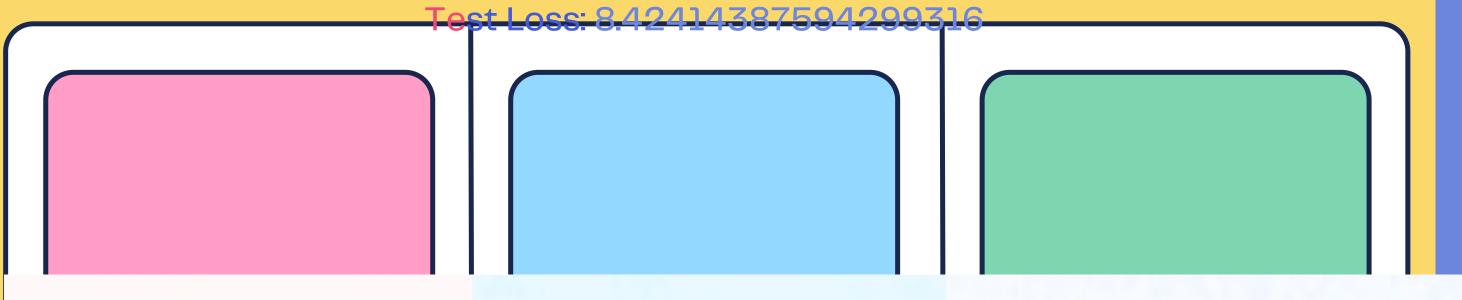
conv2d_5 (Conv2D)	(None, 8, 8, 128)	147584
batch_normalization hNormalization)	_5 (Batc (None, 8, 8, 128)	512
max_pooling2d_2 (Ma 2D)	exPooling (None, 4, 4, 128)	B
dropout_2 (Dropout)	(None, 4, 4, 128)	В
conv2d_6 (Conv2D)	(None, 4, 4, 256)	295168
batch_normalization hNormalization)	_6 (Batc (None, 4, 4, 256)	1824
conv2d_7 (Conv2D)	(None, 4, 4, 256)	598088
batch_normalization hNormalization)	_7 (Batc (None, 4, 4, 256)	1824
max_pooling2d_3 (Ma 2D)	exPooling (None, 2, 2, 256)	9
dropout_3 (Dropout)	(None, 2, 2, 256)	В
flatten (Flatten)	(None, 1824)	В
dense (Dense)	(None, 18)	18259

Total params: 1,186,346 Trainable params: 1,184,426 Non-trainable params: 1,928



313/313 (......) 25 steps/epoch - Loss: 0.4241 - Accuracy: 8.9071%

Test Accuracy: 9.9671808218393418%

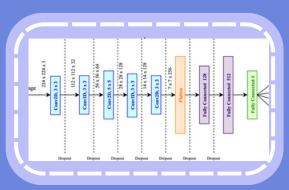


Test Accuracy: 0.9971888218391418

Test Loss: 0.42414307594299316











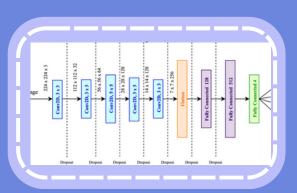
Bu çıktı, bir modelin eğitim ve test aşamalarında elde edilen sonuçları göstermektedir. Eğitim sırasında kayıp (loss) ve doğruluk (accuracy) değerleri, her bir eğitim döngüsünde (epoch) ve her bir adımda (step) hesaplanır.

Loss: 0.4241 -Accuracy: 8.9071%" ifadesi, eğitim sırasında son hesaplanan kayıp (loss) ve doğruluk (accuracy) değerlerini gösterir. Bu değerler, modelin eğitim sırasında ne kadar iyi veya kötü performans gösterdiğini gösterir.

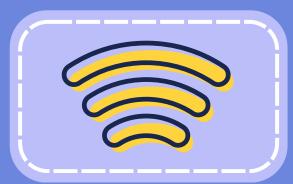
Test Accuracy: 9.9671808218393418 %" ve "Test Loss ise modelin test veri seti üzerinde elde ettiği sonuçları gösterir. Test doğruluğu (accuracy) ve test kaybı (loss), modelin gerçek dünya verileri üzerinde ne kadar iyi performans gösterdiğini gösterir.









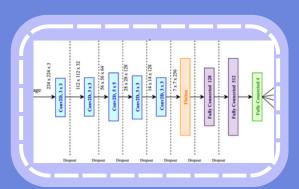


epoch sayısı arttıkça eğitim doğruluğunun arttığı ve kaybın azaldığı, ancak doğrulama doğruluğunun belirli bir noktadan sonra sabit kaldığı veya düşmeye başladığı görünüyor. Bu, aşırı uyum (overfitting) olabileceğini veya modelin eğitim verilerine aşırı uyum sağladığını gösterebilir.

```
Epoch 1/10
                            - 36s 22ms/step - accuracy: 0.3414 - loss: 1.7663 - val_accuracy: 0.5528 - val_loss: 1.2415
1563/1563 -
Epoch 2/10
1563/1563 -
                            - 40s 21ms/step - accuracy: 0.5681 - loss: 1.2158 - val_accuracy: 0.6028 - val_loss: 1.1208
Epoch 3/10
                            - 41s 21ms/step - accuracy: 0.6327 - loss: 1.0427 - val_accuracy: 0.6398 - val_loss: 1.0377
1563/1563 -
Epoch 4/10
                            - 41s 22ms/step - accuracy: 0.6701 - loss: 0.9352 - val_accuracy: 0.6806 - val_loss: 0.9239
1563/1563 -
Epoch 5/10
                            - 42s 22ms/step - accuracy: 0.7023 - loss: 0.8496 - val_accuracy: 0.6801 - val_loss: 0.9243
1563/1563 -
Epoch 6/10
                            - 42s 22ms/step - accuracy: 0.7246 - loss: 0.7845 - val_accuracy: 0.6996 - val_loss: 0.8892
1563/1563 -
Epoch 7/10
                            - 40s 22ms/step - accuracy: 0.7421 - loss: 0.7403 - val_accuracy: 0.7088 - val_loss: 0.8536
1563/1563 -
Epoch 8/10
                            - 34s 22ms/step - accuracy: 0.7571 - loss: 0.6967 - val_accuracy: 0.6992 - val_loss: 0.8981
1563/1563 -
Epoch 9/10
                            - 40s 22ms/step - accuracy: 0.7726 - loss: 0.6478 - val_accuracy: 0.7046 - val_loss: 0.8882
1563/1563 -
Epoch 10/10
                            - 33s 21ms/step - accuracy: 0.7864 - loss: 0.6092 - val_accuracy: 0.7093 - val_loss: 0.8718
1563/1563 ---
```











Accuracy: 0.7093" ifadesi, modelin eğitim sırasında elde ettiği doğruluk oranını ifade ediyor. Bu oran 0 ile 1 arasında ve 1'e ne kadar yakınsa, modelin tahminlerinin gerçek değerlere o kadar yakın olduğunu gösterir.

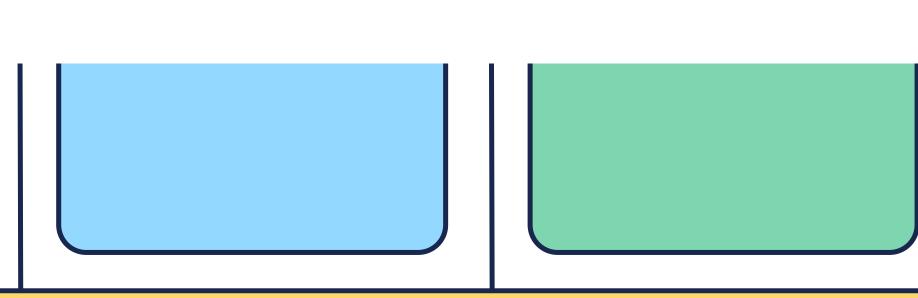
"Loss: 0.8718" ifadesi, modelin eğitim sırasında optimize edilen kaybın (loss) değerini ifade eder.

Test accuracy: 0.7092999815940857" ifadesi, modelin test veri kümesinde elde ettiği doğruluk oranını ifade eder. Eğitim doğruluğuyla benzer şekilde yorumlanabilir. Test doğruluğu, modelin gerçek dünya verileri üzerinde ne kadar iyi performans göstereceğini gösterir.



313/313 - 2s - 7ms/step - accuracy: 0.7093 - loss: 0.8718

Test accuracy: 0.7092999815940857



Teşekkürler

