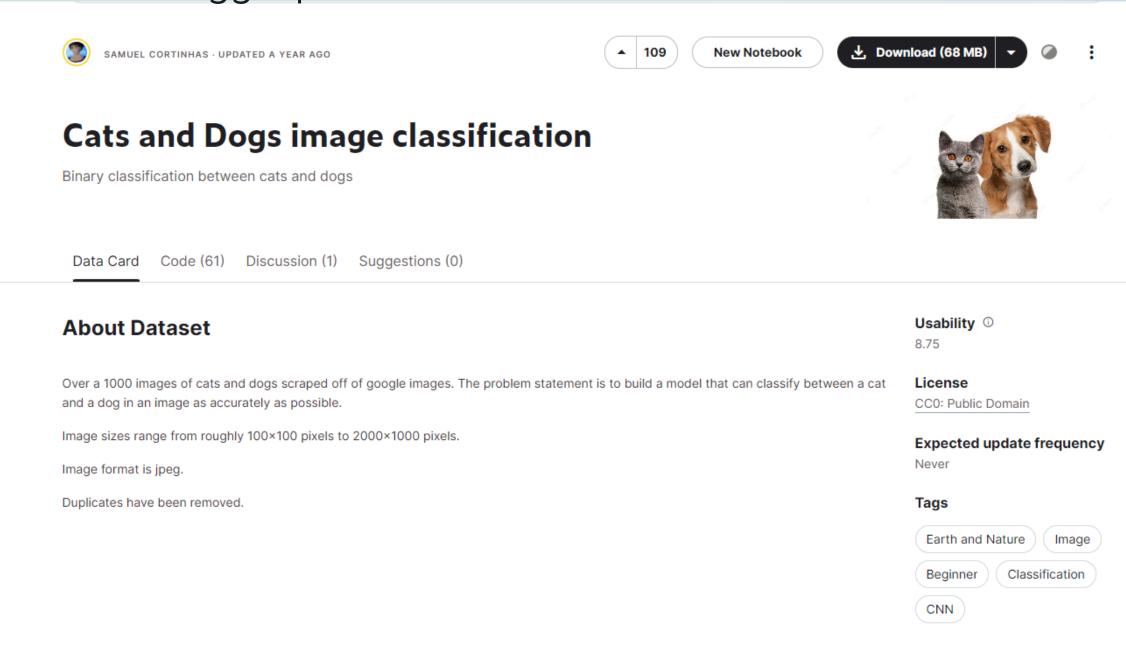
## WTech Yapay Zeka Eğitimi Bitirme Projesi

28.04.2024 Melisa YASAK

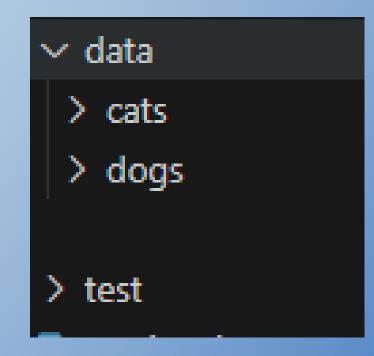
#### **VERI SETI**

Veri seti Kaggle platformundan indirildi.



Veri Seti içerisinde 350 kedi, 350 köpek olmak üzere 700 adet görsel bulunmaktadır. Her görselin boyutu birbirinden farklıdır. Görseller RGB formatındadır.

Veri seti aşağıdaki görseldeki gibi düzenlenmiş ve oluşturulan klasöre yüklendi. Modelin ne ürettiğini denemek üzere test klasörü içerisine görsel eklendi.



#### MODEL OLUŞTURMA AŞAMASI

#### **Model Kurulumu**

Gerekli kütüphaneler import edildikten sonra model kurulumu yapıldı. Doğru sınıflandırma yapan model özeti sağdaki görselde görülmektedir.

#### Modeli kurarken

- Konvülüsyon katmanlarında filitrelerin boyut farklılıkları,
- Havuzlama katmanlarının boyutları deneme çalışmaları sonucunda belirlendi.
- Ezberlemenin önüne geçilmek için dropout katmanı sayısı için denemeler yapıldı.
- Kullanılan makinenin memory'i hatası oluşmaması için giriş boyutu (240, 240,3) olarak seçildi.
- Ara katmanların aktivasyon fonksiyonu 'ReLu', son katmanınki ise 'Softmax' olarak belirlendi.
- Son katmanın sınıf sayısı 2 olduğundan nöron sayısı 2 olarak ayarlandı.

ayer (type)		Shape	Param #
conv2d (Conv2D)			
max_pooling2d (MaxPooling2 D)	(None,	119, 119, 64)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None,	117, 117, 128)	73856
max_pooling2d_1 (MaxPoolin g2D)	(None,	58, 58, 128)	9
conv2d_2 (Conv2D)	(None,	56, 56, 256)	295168
max_pooling2d_2 (MaxPoolin g2D)	(None,	28, 28, 256)	0
flatten (Flatten)	(None,	200704)	0
dense (Dense)	(None,	256)	51380480
dropout (Dropout)	(None,	256)	0
dense_1 (Dense)	(None,	128)	32896
dropout_1 (Dropout)	(None,	128)	0
dense_2 (Dense)	(None,	64)	8256
	(None,	2)	130

### COMPILE İŞLEMİ

```
Click here to ask Blackbox to help you code faster model2.compile(optimizer="adam",loss="binary_crossentropy",metrics=["accuracy", Precision(), Recall()])
+ Code + Markdown
```

- Optimizer çoğunlukla iyi sonuç ürettiğinden 'Adam' olarak seçildi.
- Loss Fonksiyonu ikili sınıflandırma yapıldığından 'Binary CrossEntropy' olarak seçildi.
- Model değerlendirme metriği olarak 'Doğruluk (Acc), Presicion (Hassasiyet) ve Recall (Duyarlılık)' metrikleri seçildi. Modelin F1 skorunu öğrenebilmek amacıyla presicion ve recall metrikleri de seçildi.

#### GÖRSELLERIN DÜZENLENMESI

```
Click here to ask Blackbox to help you code faster
data dir = r'C:\Users\melis\WTech YZE\bitirmeProjesi CNN\image classification with cnn\data'
datagen = ImageDataGenerator(
    rescale=1./255,
    shear_range=0.2,
    zoom range=0.2,
    horizontal flip=True,
    validation_split=0.2
validation_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255)
train_generator = datagen.flow_from_directory(
    data dir.
    target_size=(240, 240),
    batch size=32,
    class mode='binary'
validation_generator = validation_datagen.flow_from_directory(
    data dir,
    target_size=(240, 240),
    batch size=32,
    class mode='binary'
0.0s
```

Veri arttırımı yapmak, modeli genelleştirmek için,

- rescale: Görüntü pikselleri 0 ile 1 arasında yeniden ölçeklendirildi.
- shear\_range: Görüntüleri yatay ve dikey eksenler boyunca eğilmesi veya kayması için belirlendi.
- zoom\_range: Görüntüleri yakınlaştırmak için kullanıldı.
- horizontal\_flip: Görüntülerin yatay eksen etrafında rastgele çevrilme işlemi için True olarak ayarlandı.

Son olarak verinin %20'si doğrulama geri kalan %80'i eğitim için kullanmak üzere validation\_split değeri 0.2 olarak ayarlandı.

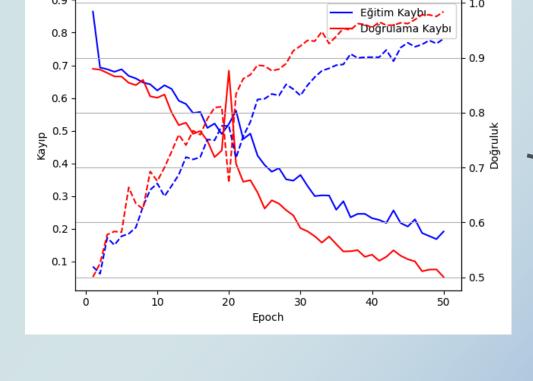
Eğitim ve doğrulama için görselin boyutu modelin girişindeki gibi (240,240) olarak ayarlandı ve

#### Model Eğitimi

```
Click here to ask Blackbox to help you code faster
history2 = model2.fit(
    train_generator,
    steps_per_epoch=len(train_generator),
    epochs=60,
    validation_data=validation_generator,
    validation_steps=len(validation_generator)
```

2 Epoch'lu deneme eğitimi\_\_\_\_\_\_yapıldı.

50 epoch'lu eğitim yapıldı. F1 score 0.9345, acc 0.9345



Eğitim ve Doğrulama Kaybı



60 Epochlu model eğitildi

loss: 0.2200

accuracy: 0.9243

F1 score: 0.9243

Bu model test verisinde en iyi çalışan ve FAST API'de kullanılan modeldir. 150 epoch'lu eğitim yapıldı.
Ezberleme görüldü. Bu
eğitimin grafiğine göre epoch
değrinin 60'larda olması
gerektiğine karar verildi. Ek
olarak bu aşamadan sonra bir
dropout daha eklendi modele.

## SON İŞLEMLER

```
result = model.predict(test_image)
                                                                                                                    print(result)
                                                                                                                    sorted_result_indexes = np.argsort(result[0])[::-1]
                                                                                                                    sorted result = result[0][sorted result indexes]
Click here to ask Blackbox to help you code faster
precision_values = history3.history['precision_2']
                                                                                                                    print(sorted_result[0])
recall values = history3.history['recall 2']

√ 4.6s

                                                                                                                1/1 [======] - 0s 188ms/step
                                                                                                                [[0.27242315 0.72757685]]
Click here to ask Blackbox to help you code faster
                                                                                                                0.72757685
last f1 score = 2 * (precision values[-1] * recall values[-1]) / (precision values[-1] + recall values[-1])
Click here to ask Blackbox to help you code faster
len(precision values)
Click here to ask Blackbox to help you code faster
max_f1_score = 2 * (max(precision_values) * max(recall_values)) / (max(precision_values) + max(recall_values))
print(f"max F1 score: {max f1 score}\nrecall epoch degeri: {recall values.index(max(recall values))}\npresicion epoch degeri:{precision values.index(max(precision values))}")
Click here to ask Blackbox to help you code faster
model.save('models/dog-cat2.h5')
```

Click here to ask Blackbox to help you code faster

model = load model('models/dog-cat2.h5')

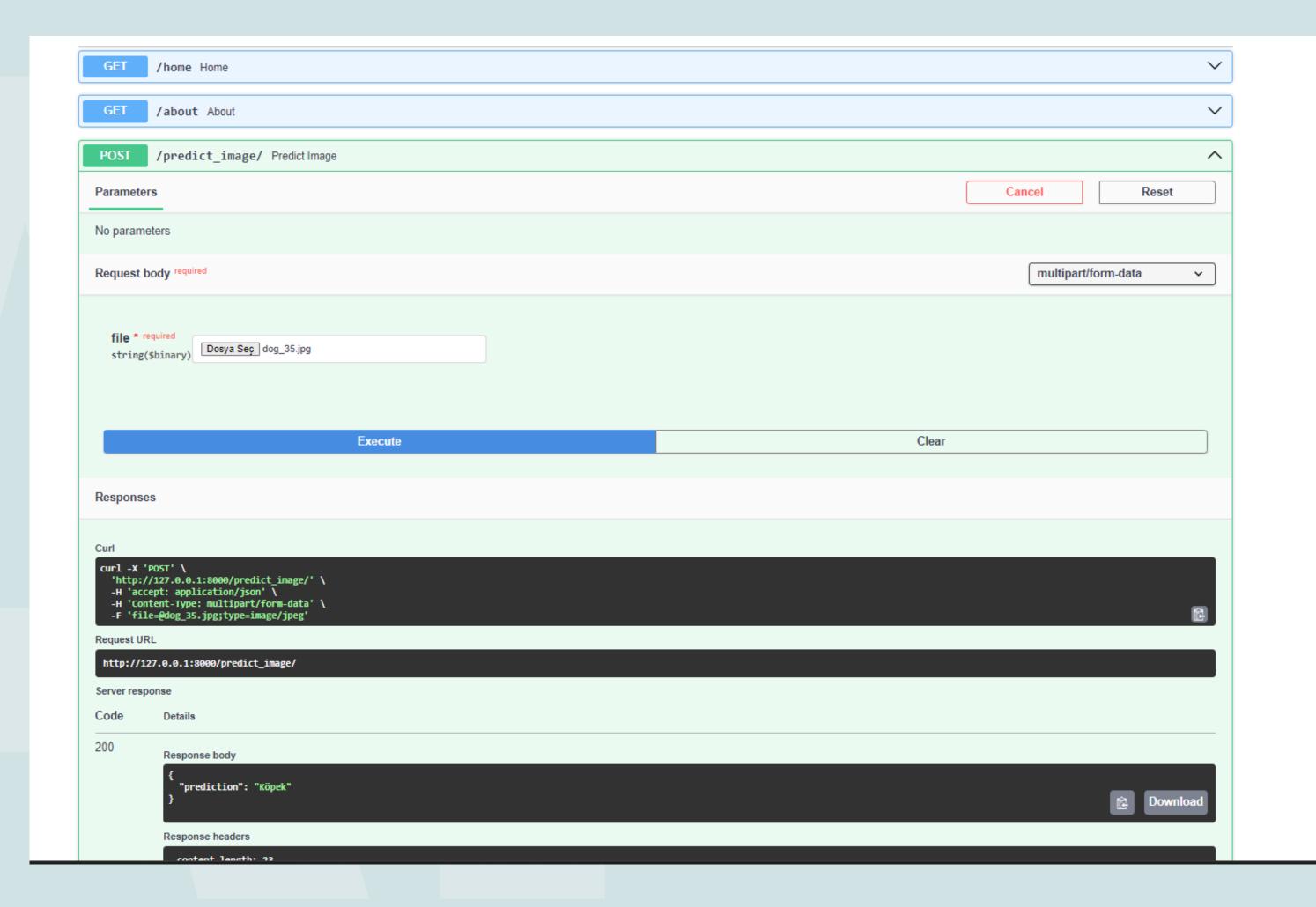
test image = image.img to array(test image)

test\_image = np.expand\_dims(test\_image, axis=0) / 255.0

test\_image = image.load\_img('test\dog\_4.jpg', target\_size=(240,240)

#### **FAST API KODLANMASI**

```
Click here to ask Blackbox to help you code faster
from fastapi import FastAPI
from fastapi import File, UploadFile
from tensorflow.keras.preprocessing import image
import numpy as np
import io
from tensorflow.keras.models import load model
app = FastAPI()
@app.get("/home")
def home():
    return {"message": "Wtech Yapay Zeka Eğitimi Bitirme Projesi!"}
@app.get("/about")
def about():
    return {"message": "Melisa YASAK"}
@app.post("/predict_image/")
async def predict_image(file: UploadFile = File(...)):
   load ann = load model(r'C:\Users\melis\WTech YZE\bitirmeProjesi CNN\image classification with cnn\models\dog-cat2.h5')
    contents = await file.read()
    img = image.load_img(io.BytesIO(contents), target_size=(240, 240))
   img_array = image.img_to_array(img)
    img_array = np.expand_dims(img_array, axis=0)
   prediction = load_ann.predict(img_array)
   predicted class index = np.argmax(prediction[0])
    class labels = ["Kedi", "Köpek"]
   prediction = class_labels[predicted_class_index]
   return { "prediction": prediction }
```



# TEŞEKKÜRLER

Melisa YASAK