## **Uygulama 6.** 3-Boyutlu Evrişimsel Sinir Ağı ile Görüntü Verilerinin Analizi

Bu uygulamada kedi ve köpeklere ait görüntülerin sınıflandırılması ve analizi yapılacaktır.

Öncelikle sistemin çalışması için gerekli olan kütüphaneler yüklenir.

```
#3DESA ile görüntü sınıflandırma

#gerekli kütüphanelerin yüklenmesi
import numpy as np
import pandas as pd
from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator, load_img
from keras.utils import to_categorical
from sklearn.model_selection import train_test_split
import matplotlib.pyplot as plt
import random
import os
```

Ardından kullanılacak klasörün yolu belirtilir.

```
#klasörün gösterilmesi
print(os.listdir("C:/Users/burak/Masaüstü/CNN Görüntü Sınıflandırma/kediKöpek"))
#gerekli sahitlerin helirlenmesi
```

Daha sonra gerekli olan sabit değerler belirlenir.

```
#gerekli sabitlerin belirlenmesi
IMAGE_WIDTH=128
IMAGE_HEIGHT=128
IMAGE_SIZE=(IMAGE_WIDTH, IMAGE_HEIGHT)
IMAGE_CHANNELS=3
#eğitim verisinin hazırlanması
```

Eğitim verisi hazırlanır.

```
#eğitim verisinin hazırlanması
filenames = os.listdir("D:/CNN Görüntü Sınıflandırma/kediKöpek/train")
categories = []
for filename in filenames:
    category = filename.split('.')[0]
    if category == 'dog': #1 numaralı sınıf köpek
        categories.append(1)
    else:
        categories.append(0) #0 numaralı sınıf kedi

df = pd.DataFrame({
    'filename': filenames,
    'category': categories
})
```

Eğitim verileri belirlendikten sonra model oluşturulur ve derlenir.

```
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Conv2D, MaxPooling2D, Dropout, Flatten, Dense, Activation, BatchNormalization
model = Sequential()
model.add(Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', input_shape=(IMAGE_WIDTH, IMAGE_HEIGHT, IMAGE_CHANNELS)))
model.add(BatchNormalization())
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'))
model.add(BatchNormalization())
model.add(MaxPooling2D(pool size=(2, 2)))
model.add(maxFoolingzb(pool_312c(2, 2)))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Conv2D(128, (3, 3), activation='relu'))
model.add(BatchNormalization())
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(512, activation='relu'))
model.add(BatchNormalization())
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(2, activation='softmax')) # 2 because we have cat and dog classes
model.summary()
#modelin derlenmesi
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='rmsprop', metrics=['accuracy'])
```

Ardından eğitim ve doğrulama verileri hazırlanır.

```
#eğitim ve doğrulama verisinin hazırlanması
total_train = train_df.shape[0]
total_validate = validate_df.shape[0]
batch_size=15
```

Daha sonra eğitim ve doğrulama verileri çoğaltılır.

```
#eğitim verilerinin çoğaltılması
v train datagen = ImageDataGenerator(
     rotation_range=15,
     rescale=1./255,
     shear_range=0.1,
     zoom_range=0.2,
     horizontal_flip=True,
     width_shift_range=0.1,
     height_shift_range=0.1
v train_generator = train_datagen.flow_from_dataframe(
     train_df,
      "C:/Users/burak/Masaüstü/CNN Görüntü Sınıflandırma/kediKöpek/train/",
     x_col='filename'
     y_col='category
     target_size=IMAGE_SIZE,
     class_mode='categorical',
     batch_size=batch_size
 #doğrulama verilerinin çoğaltılması
 validation_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255)
validation_generator = validation_datagen.flow_from_dataframe(
     validate_df,
      "C:/Users/burak/Masaüstü/CNN Görüntü Sınıflandırma/kediKöpek/train/",
     x_col='filename',
     y_col='category
     target_size=IMAGE_SIZE,
class_mode='categorical',
     batch_size=batch_size
```

Model eğitilerek sınıflandırma işlemi tamamlanmış olur.

Eğer daha sonra eğittiğimiz modele ait verileri kullanmak istersek modelimizi kaydetmemiz gerekmektedir.

```
#oluşturulan modelin kaydedilmesi model.save_weights("model1.h5")
```

Eğitim işlemi bittiğinde tahmin işlemi gerçekleştirilir.

```
#tahmin işleminin yapılması
predict = model.predict_generator(test_generator, steps=np.ceil(nb_samples/batch_size))
```

## **Uygulama 6.** Değerlendirme Soruları

- 1) Verilen kodu inceleyerek kendi modelinizi oluşturunuz (10p).
- **2)** Verilen kodu inceleyerek farklı epok değerlerini kullanınız. Kullandığınız bu epoklar içerisinde en iyi epok değerini belirleyiniz **(10p).**
- **3)** Yaprak verisetine ait verileri kullanarak bir ESA mimarisi geliştiriniz. Geliştirmiş olduğunuz modelin doğrulama (accuracy), F1-skor, ve kayıp değerlerini bulunuz. Bulduğunuz bu değerleri grafik üzerinde gösteriniz. Bunlara ek olarak tahmin işlemi gerçekleştiriniz **(40p)**.
- **4)** Beyin tümörüne ait verileri kullanarak bir ESA mimarisi geliştiriniz. Geliştirmiş olduğunuz modelin doğrulama (accuracy) ve kayıp değerlerini bulunuz. Bulduğunuz bu değerleri grafik üzerinde gösteriniz. Bunlara ek olarak karmaşıklık matrisi oluşturunuz **(40p)**.