机器学习基石学位 猫狗大战项目

开题报告

1.项目背景:

猫狗识别项目内容为训练一个卷积神经网络模型,该模型训练后可识别图片内动物是猫还是狗,该项目属于计算机视觉领域,计算机视觉领域内任务主要为识别、定位等,如识别图片内的一个特定物体,或物体的运动状态等。在整体系统中,计算机视觉可以提取内容中的图像信息,为后面机器的决策提供信息。所以如何更有效、更准确认地提取图像信息成为了目标。

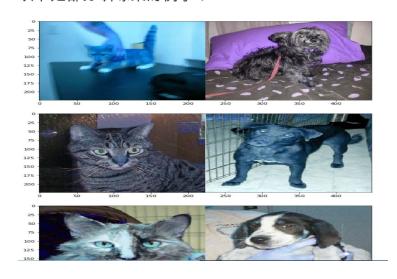
2.问题描述:

该项目提供一个有猫和狗图片的训练集,要求建立一个卷积网络模型,经过训练集训练后,该模型可输出测试图片内含有狗的概率,若输出为1则视为图片内一定有狗,输出为0则视为图片内一定有猫。

3.输入数据:

猫狗识别项目提供一个训练集以及一个测试集,训练集为25000张图片,格式为jpg,大小不固定,其中12500张图片内容为猫,12500张图片内容为狗。图片名称为typename(cat or dog).number(0---12500).jpg,测试集为12500张图片,jpg格式,没有标定是猫还是狗。

以下是部分训练集的例子:



4.解决办法:

该项目可使用卷积神经网络模型,通过训练的卷积核可以高度概括出出图片所具有特征,后接全连接层作为分类器。同时我们可以参考已发表论文的模型,如VGG、RESNET、INCEPTIOPN等,可以减少摸索时间,另外这些模型都参加过imagenet,imagenet内就有猫与狗的分类图片,运用迁移学习,将已经通过imagenet训练过的模型权值加载进来,可以更准确地提取特征。模型的表现水平可以使用logloss作为量化标准,

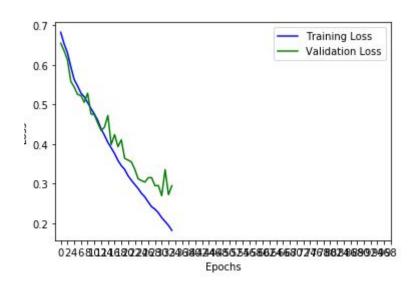
5.基准模型:

参考VGG论文,建立一个VGG19模型,结构如下:

```
model = Sequential()
 #model.add(Convolution2D(32, 3, 3, border_mode='same', input_shape=(3, ROWS, COLS), activation='relu'))
#基于TensorFlow的input——shape (a, b, 3) 格式, 我自己改了注释代码
model.add(Conv2D(64, (3, 3), border_mode='same', input_shape=(ROWS, COLS, 3), activation='relu'))
model.add(Conv2D(64, (3, 3), border_mode='same', input_shape=(ROWS, COLS, 3), activation='relu'))
model.add(Conv2D(64, (3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(128,(3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
model.add(Conv2D(128,(3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(256, (3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
model.add(MavPaclim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(collim=2D(col
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(512, (3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
 model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(512, (3, 3), border_mode='same', activation='relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(4096, activation='relu'))
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(4096, activation='relu'))
model. add(Dropout(0.5))
model. add(Dense(1))
model.add(Activation('sigmoid'))
model.compile(loss=objective, optimizer=optimizer, metrics=['accuracy'])
```

优化器采用Addetla,学习率为0.01,训练34轮,val_loss为0.2947, val_acc为 0.8886,如图所示:

整体变化趋势如图所示:



将结果提交至kaggle,得分为 0.50126,排名仅为938名。

要求最后的模型表现应在kaggle排名 10%以内,即得分需小于0.06127分

6.评估指标:

该项目为二分类问题,可以使用logloss作为量化标准,logloss定义如下图:

$$\mathrm{logloss} = -rac{1}{n}\sum_{i=1}^n y_i \log(p_i) + (1-y_i)\log(1-p_i),$$

并提交至kaggle平台,获取得分并且得知模型表现在全球的排名水平。

7.设计大纲:

重新训练一个模型不仅需要耗费较多的时间,效果也不是最好。可以选择多个模型,加载"imagenet"权值并冻住卷积层,分别将训练集图片按照论文要求进行预处理,并输入进模型中提取特征,将各个模型的特征融合至一起,并输入至一个分类器中进行训练。

简单流程如图所示:

```
hight = 299
x = Input(shape=(hight,hight,3))
x = Lambda(inception_v3.preprocess_input)(x)
base_model = InceptionV3(weights = 'imagenet', include_top = False ,
input_tensor = x,pooling = 'avg')

train_gap = base_model.predict(data_train,batch_size=128 , verbose =
1 )
test_gap = base_model.predict(data_test , batch_size=128 , verbose=
1 )
```

上图为采用预训练模型InceptionV3,并加载"imagenet"权值,对图片提取特征 后可以搭建可训练的分类器进行训练,最后对测试集图片进行预测,输出为一个CSV文件,第 一列为文件序号,第二列为 图片内容为狗的概率。如图所示:

```
x= Input(shape=(X_train.shape[1],))
y = Dropout(0.5)(x)
y = Dense(1 ,activation='sigmoid')(y)
model = Model(inputs = x , outputs = y)
sgd = SGD(lr=1e-3, decay=1e-6, momentum=0.9, nesterov=True)
ada = optimizers.Adadelta(lr=0.1)
model.compile(loss='binary_crossentropy', optimizer=ada, metrics=['accuracy'])
#print('Trainable: %d, Non-Trainable: %d' % get_params_count(model))
model.fit(x = X_train, y = y_train, batch_size=16, epochs=5, validation_data=(X_val, y_val))
```

引用: 1.keras中文文档 <u>https://keras-cn.readthedocs.io/en/latest/</u>

2.logloss定义 http://sofasofa.io/forum_main_post.php?postid=1000508

3.VGG论文 https://arxiv.org/abs/1409.1556

4.InceptionV3 论文 https://arxiv.org/abs/1602.07261

5.数据集下载 https://www.kaggle.com/c/dogs-vs-cats-redux-kernels-edition/data