# 人工智能大作业2 海洋生物分类 自02 吴浩睿 2020011063

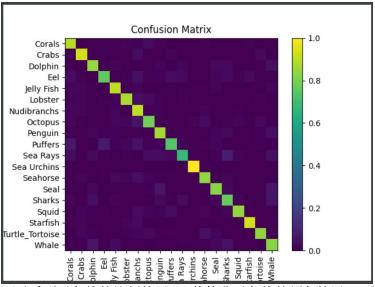
- 1. 对海洋生物的19分类问题
- 1.1设计一个卷积神经网络模型来解决该分类问题

本次使用预训练的vgg19模型,特点是使用小卷积核、小池化核。因为计算资源有限,而越大的卷积核计算量越大,所以使用小卷积核也是合理的。

- 1.2采用一个深度学习框架来实现你设计的模型 本次使用pytorch来实现。
- 1.3提出合理的指标来评价你的测试结果
  - ①准确率:每一类的准确率=该类的数据中预测正确的数量÷该类的数据的总数量。
  - ②混淆矩阵:混淆矩阵的每一列代表了预测类别,每一行代表了数据的真实归属类别。
- ③F1: F1=2\*(precision\*recall)/(precision+recall),同时兼顾了分类模型的精确率和召回率。F1分数可以看作是模型精确率和召回率的一种调和平均,它的最大值是1,最小值是0
- 1.4根据你的测试结果计算这些指标的值,解释其含义
  - ①准确率:每一类的准确率=该类的数据中预测正确的数量÷该类的数据的总数量。

```
Accuracy of Corals: 87 %
Accuracy of Crabs: 93 %
Accuracy of Dolphin: 86 %
Accuracy of Eel: 74 %
Accuracy of Jelly Fish: 92 %
Accuracy of Lobster: 83 %
Accuracy of Nudibranchs: 83 %
Accuracy of Octopus: 74 %
Accuracy of Penguin: 77 %
Accuracy of Penguin: 77 %
Accuracy of Sea Rays: 67 %
Accuracy of Sea Urchins: 97 %
Accuracy of Seahorse: 82 %
Accuracy of Seal: 83 %
Accuracy of Squid: 73 %
Accuracy of Squid: 73 %
Accuracy of Starfish: 87 %
Accuracy of Turtle_Tortoise: 87 %
Accuracy of Whale: 83 %
average: 0.8236607142857143
```

②混淆矩阵



可以看到对角线的比例接近1,其他非对角线的颜色接近0,说明模型可以较好地预测分类。

#### ③F1分数:

19个类的F1分数和全局的平均F1分数分别是:

```
19个类的F1分数分别是 [0.82033898 0.94244604 0.82550336 0.75576037 0.9516129 0.80733945 0.81368821 0.7983871 0.82524272 0.78297872 0.84848485 0.97169811 0.86381323 0.8172043 0.82527881 0.83185841 0.95019157 0.91176471 0.82638889] 全局的F1分数是 0.8547185430463576
```

# 2.改进:输入数据的处理

- 2.1对训练数据做三种处理:
- ①水平翻转
- ②随机旋转-15到15度
- ③依概率0.1转为灰度图

```
# 准备数据集,对训练集预处理

data_transform = transforms.Compose([
    transforms.RandomResizedCrop(224), # 裁剪
    transforms.RandomHorizontalFlip(), # 翻转
    transforms.RandomRotation(15), # 随机旋转-15到15度
    transforms.RandomGrayscale(), # 依概率0.1转为灰度图
    transforms.ToTensor()
```

#### 2.2训练结果

①准确率:

```
Accuracy of Corals: 87 %

Accuracy of Crabs: 96 %

Accuracy of Dolphin: 86 %

Accuracy of Eel: 77 %

Accuracy of Jelly Fish: 94 %

Accuracy of Lobster: 83 %

Accuracy of Nudibranchs: 89 %

Accuracy of Octopus: 82 %

Accuracy of Penguin: 86 %

Accuracy of Penguin: 86 %

Accuracy of Sea Rays: 74 %

Accuracy of Sea Urchins: 97 %

Accuracy of Seahorse: 89 %

Accuracy of Seahorse: 89 %

Accuracy of Sharks: 78 %

Accuracy of Squid: 81 %

Accuracy of Starfish: 94 %

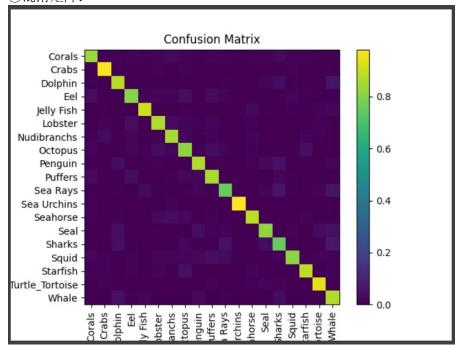
Accuracy of Turtle_Tortoise: 93 %

Accuracy of Whale: 89 %

average: 0.8666801948051948
```

相比无预处理的训练结果有一定的改进

### ②混淆矩阵:



与无预处理的训练结果区别不明显,都是对角线的比例接近1,其他非对角线的颜色接近0。

#### ③F1分数

19个类的F1分数分别是 [0.84496124 0.95934959 0.85714286 0.81481481 0.93048128 0.84821429 0.8411215 0.80152672 0.8685259 0.84644195 0.79518072 0.98604651 0.88188976 0.83333333 0.77441077 0.85355649 0.89380531 0.92741935 0.80141844] 全局的F1分数是 0.8609271523178808

每个类各自的F1分数相比无预处理有的增加有的变小,但全局的F1分数变大了。

总体来说,使用了水平翻转、随机旋转-15到15度、依概率0.1转为灰度图的预处理后模型的预测准确度有了一定的提高,可能是由于预处理增加了训练图片的数量,减少模型学到数据分布的可能性,提升模型的泛化能力。

- 3.遇到的问题和展望
- 3.1问题1: vgg19的输入是224\*224的图片,而本次分类任务的图片不都是224\*224的。解决办法: 在训练之前对图片做预处理,将图片都裁剪为224\*224的大小,同时位置是随机的,也使训练后的模型更泛化。
- 3.2问题2: 最初的模型最后有softmax,训练不是很顺利。

解决办法:查阅材料后知道CrossEntropyLoss()函数里已经有softmax,将模型最后的softmax删去之后训练变得顺利。

3.3问题3:在画混淆矩阵时报错提示"不能将gpu tensor 转为ndarray类型"。解决办法:先将gpu上的tensor拷贝到cpu上再用cpu上的tensor画混淆矩阵。

# 3.4展望

本次使用vgg19卷积网络的预训练模型来提取图片特征,如果在算力允许的情况下,使用ResNet或DenseNet可能会取得更好的预测效果。