```
MoExDemo.py
功能:
模块:
交互:
运行要求:
MoExOnCiFAR100.py
功能:
模块及交互:
Model:
Normalizer:
load_data:
criterion、optimizer:
运行要求:
ElsePart:
```

MoExDemo.py

功能:

• 将副图片的矩特征混合到主图片上实现图像增扩

模块:

- normalize(x)
 - o x——图片Tensor流
 - 。 归一化返回,特征,一阶矩,二阶矩
- reverse_normalize(x, mean, std)
 - o x,mean,std 特征,一阶矩,二阶矩
 - 逆归一化返回, Tensor流图片
- MoEx(featureImage, momentImage)
 - featureImage——提供特征的图片
 - momentImage——提供矩的图片
 - 。 返回混合的PIL图片

交互:

• MoEx ——> Normalize ——> reverse_normalize

运行要求:

- 将需要混合的主副图片命名为FeatureImg.jpg , MomentImg.jpg
 - 。 要求为**标准RGB**图片、且**尺寸相同**
- 替换/ImageSample目录下同名文件后运行代码,在/ImageSample/output里获取结果

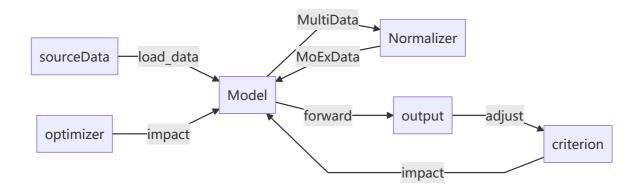
MoExOnCiFAR100.py

功能:

• 按照给定的参数增扩图像,用于训练面向CIFAR100图像集的Pyramidnet神经网络

模块及交互:

- 因为MoEx的具体实现差别较大,所用模块基本硬编码在程序内,没有次级抽象
- 如需使用自定义的模组,除提及的特殊要求,其余按torch文档实现相关接口后自行整个替换
- 模块交互概览 (省略了不太重要的验证模型环节)



Model:

- 内嵌硬编码版本: Pyramidnet
- 接口 (继承自torch.nn.Module)
 - o forward (对输入Tensor在网络中前向传播)
 - 需要实现对双输入流的MoEx混合 (具体通过调用normalizer方法)
 - 具体混合哪一层依照具体实现不同而不同

Example (以第一层混合为例):

```
def forward(self, x, input2=None):
1
2
           # pre-Conducted of X
3
           if input2 is not None:
               # pre-Conducted of X2(input2)
4
5
               x, _, _ = self.pono(x)
6
               x2, mean, std = self.pono(x2)
7
               x = self.ms(x, mean, std)
8
9
           # forward procedure
```

Normalizer:

- 内嵌硬编码版本: PONO
- 内嵌于Model中
 - 。 继承自torch.nn.Module
 - 。 接口
 - 正则化函数:输入原Tensor,输出特征值,均值,标准差

- 与逆正则化函数:以特征值,均值,标准差为输入,构造Tensor
- 。 默认实现中拆分成了 正则化模块 (pono) 与逆正则化模块 (ms (MomentShortcut))

load_data:

• 功能: 对数据集进行归一化、传统增扩等预处理

• 输出: Tensor流

criterion , optimizer:

• 损失函数和优化方案,本实现直接使用torch库,如要自己实现请参照torch文档

运行要求:

• 直接修改源代码parser的默认值 (default) 来调整参数,运行main函数执行

ElsePart:

• 根据文件夹内Readme文件运行