Task02 数据读取与数据扩增

一、图像读取

比较常见的有Pillow和OpenCV。

1, Pillow

Pillow是Python图像处理函式库(PIL)的一个分支。Pillow提供了常见的图像读取和处理的操作,而且可以与ipython notebook无缝集成,是应用比较广泛的库。



代码

from PIL import Image # 导入Pillow库

读取图片 im =lmage.open(cat.jpg')



from PIL import Image, ImageFilter im = Image.open('cat.jpg') # 应用模糊滤镜: im2 = im.filter(ImageFilter.BLUR) im2.save('blur.jpg', 'jpeg')



from PIL import Image # 打开一个jpg图像文件,注意是当前路径: im = Image.open('cat.jpg') im.thumbnail((w//2, h//2)) im.save('thumbnail.jpg', 'jpeg')

Pillow的官方文档: https://pillow.readthedocs.io/en/stable/

2、OpenCV

OpenCV是一个跨平台的计算机视觉库,最早由Intel开源得来。OpenCV发展的非常早,拥有众多的计算机视觉、数字图像处理和机器视觉等功能。



OpenCV包含了众多的图像处理的功能,OpenCV包含了你能想得到的只要与图像相关的操作。此外 OpenCV还内置了很多的图像特征处理算法,如关键点检测、边缘检测和直线检测等。

OpenCV官网: https://opencv.org/

OpenCV Github: https://github.com/opencv/opencv

OpenCV 扩展算法库: https://github.com/opencv/opencv contrib

二、数据扩增

数据扩增可以增加训练集的样本,同时也可以有效缓解模型过拟合的情况,也可以给模型带来的更强的 泛化能力。

在深度学习模型的训练过程中,数据扩增是必不可少的环节。现有深度学习的参数非常多,一般的模型 可训练的参数量基本上都是万到百万级别,而训练集样本的数量很难有这么多。

其次数据扩增可以扩展样本空间,假设现在的分类模型需要对汽车进行分类,左边的是汽车A,右边为汽车B。如果不使用任何数据扩增方法,深度学习模型会从汽车车头的角度来进行判别,而不是汽车具体的区别。





常见数据扩增方法:

以torchvision为例, 常见的数据扩增方法包括:

- transforms.CenterCrop 对图片中心进行裁剪
- transforms.ColorJitter 对图像颜色的对比度、饱和度和零度进行变换
- transforms.FiveCrop 对图像四个角和中心进行裁剪得到五分图像
- transforms.Grayscale 对图像进行灰度变换
- transforms.Pad 使用固定值进行像素填充
- transforms.RandomAffine 随机仿射变换
- transforms.RandomCrop 随机区域裁剪
- transforms.RandomHorizontalFlip 随机水平翻转
- transforms.RandomRotation 随机旋转
- transforms.RandomVerticalFlip 随机垂直翻转

在本次赛题中,赛题任务是需要对图像中的字符进行识别,因此对于字符图片并不能进行翻转操作。比 如字符6经过水平翻转就变成了字符9,会改变字符原本的含义。

torchvision: https://github.com/pytorch/vision

pytorch官方提供的数据扩增库,提供了基本的数据数据扩增方法,可以无缝与torch进行集成;但数据扩增方法种类较少,且速度中等。

三、数据读取

在Pytorch中数据是通过Dataset进行封装,并通过DataLoder进行并行读取。所以我们只需要重载一下数据读取的逻辑就可以完成数据的读取。

```
import os, sys, glob, shutil, json
 2
    import cv2
 3
 4
   from PIL import Image
 5
    import numpy as np
 7
    import torch
 8
    from torch.utils.data.dataset import Dataset
 9
    import torchvision.transforms as transforms
10
11
    class SVHNDataset(Dataset):
```

```
12
        def __init__(self, img_path, img_label, transform=None):
13
            self.img_path = img_path
            self.img_label = img_label
14
15
            if transform is not None:
16
                self.transform = transform
17
            else:
18
                self.transform = None
19
        def __qetitem__(self, index):
20
21
            img = Image.open(self.img_path[index]).convert('RGB')
22
23
            if self.transform is not None:
24
                img = self.transform(img)
25
26
            # 原始SVHN中类别10为数字0
            lbl = np.array(self.img_label[index], dtype=np.int)
27
            lbl = list(lbl) + (5 - len(lbl)) * [10]
28
29
30
            return img, torch.from_numpy(np.array(1b1[:5]))
31
        def __len__(self):
32
33
            return len(self.img_path)
34
35
    train_path = glob.glob('../input/train/*.png')
36
    train_path.sort()
37
    train_json = json.load(open('../input/train.json'))
    train_label = [train_json[x]['label'] for x in train_json]
38
39
40
    data = SVHNDataset(train_path, train_label,
41
              transforms.Compose([
42
                  # 缩放到固定尺寸
43
                  transforms.Resize((64, 128)),
44
45
                  # 随机颜色变换
                  transforms.ColorJitter(0.2, 0.2, 0.2),
47
                  # 加入随机旋转
48
49
                  transforms.RandomRotation(5),
50
51
                  # 将图片转换为pytorch 的tesntor
52
                  # transforms.ToTensor(),
53
54
                  # 对图像像素进行归一化
55
                  # transforms.Normalize([0.485,0.456,0.406],
    [0.229, 0.224, 0.225])
56
                1))
```

通过上述代码,可以将赛题的图像数据和对应标签进行读取,在读取过程中的进行数据扩增。

接下来我们将在定义好的Dataset基础上构建DataLoder,你可以会问有了Dataset为什么还要有DataLoder?其实这两个是两个不同的概念,是为了实现不同的功能。

- Dataset: 对数据集的封装,提供索引方式的对数据样本进行读取
- DataLoder: 对Dataset进行封装,提供批量读取的迭代读取

加入DataLoder后,数据读取代码改为如下:

```
1 import os, sys, glob, shutil, json
```

```
2
    import cv2
 3
 4
    from PIL import Image
 5
    import numpy as np
 6
 7
    import torch
 8
    from torch.utils.data.dataset import Dataset
 9
    import torchvision.transforms as transforms
10
11
    class SVHNDataset(Dataset):
12
        def __init__(self, img_path, img_label, transform=None):
13
            self.img_path = img_path
14
            self.img_label = img_label
            if transform is not None:
15
16
                self.transform = transform
17
            else:
                self.transform = None
18
19
        def __getitem__(self, index):
20
21
            img = Image.open(self.img_path[index]).convert('RGB')
22
23
            if self.transform is not None:
24
                img = self.transform(img)
25
26
            # 原始SVHN中类别10为数字0
27
            lbl = np.array(self.img_label[index], dtype=np.int)
            lbl = list(lbl) + (5 - len(lbl)) * [10]
28
29
30
            return img, torch.from_numpy(np.array(lb1[:5]))
31
32
        def __len__(self):
33
            return len(self.img_path)
34
35
    train_path = glob.glob('../input/train/*.png')
36
    train_path.sort()
37
    train_json = json.load(open('../input/train.json'))
38
    train_label = [train_json[x]['label'] for x in train_json]
39
40
    train_loader = torch.utils.data.DataLoader(
41
            SVHNDataset(train_path, train_label,
42
                       transforms.Compose([
43
                           transforms.Resize((64, 128)),
44
                           transforms.ColorJitter(0.3, 0.3, 0.2),
45
                           transforms.RandomRotation(5),
46
                           transforms.ToTensor(),
                           transforms.Normalize([0.485, 0.456, 0.406], [0.229,
47
    0.224, 0.225])
48
                ])),
49
        batch_size=10, # 每批样本个数
50
        shuffle=False, # 是否打乱顺序
        num_workers=10, # 读取的线程个数
51
52
53
54
   for data in train_loader:
55
        break
```