3.5 图像分类数据集(Fashion-MNIST)

在介绍softmax回归的实现前我们先引入一个多类图像分类数据集。它将在后面的章节中被多次使用,以方便我们观察比较算法之间在模型精度和计算效率上的区别。图像分类数据集中最常用的是手写数字识别数据集MNIST[1]。但大部分模型在MNIST上的分类精度都超过了95%。为了更直观地观察算法之间的差异,我们将使用一个图像内容更加复杂的数据集Fashion-MNIST[2](这个数据集也比较小,只有几十M,没有GPU的电脑也能吃得消)。

本节我们将使用torchvision包,它是服务于PyTorch深度学习框架的,主要用来构建计算机视觉模型。 torchvision主要由以下几部分构成:

- 1. torchvision.datasets:一些加载数据的函数及常用的数据集接口;
- 2. torchvision.models:包含常用的模型结构(含预训练模型),例如AlexNet、VGG、ResNet等;
- 3. torchvision.transforms:常用的图片变换,例如裁剪、旋转等;
- 4. torchvision.utils:其他的一些有用的方法。

3.5.1 获取数据集

首先导入本节需要的包或模块。

python

```
import torch
import torchvision
import torchvision.transforms as transforms
import matplotlib.pyplot as plt
import time
import sys
sys.path.append("..") # 为了导入上层目录的d2lzh_pytorch
import d2lzh_pytorch as d2l
```

下面,我们通过torchvision的 torchvision.datasets 来下载这个数据集。第一次调用时会自动从网上获取数据。我们通过参数 train 来指定获取训练数据集或测试数据集(testing data set)。测试数据集也叫测试集(testing set),只用来评价模型的表现,并不用来训练模型。

另外我们还指定了参数 transform = transforms.ToTensor() 使所有数据转换为 Tensor ,如果不进行转换则返回的是PIL图片。 transforms.ToTensor() 将尺寸为 (H x W x C) 且数据位于[0, 255]的PIL图片或者数

据类型为 np.uint8 的NumPy数组转换为尺寸为(C x H x W)且数据类型为 torch.float32 且位于[0.0, 1.0]的 Tensor 。

注意:由于像素值为0到255的整数,所以刚好是uint8所能表示的范围,包括transforms.ToTensor()在内的一些关于图片的函数就默认输入的是uint8型,若不是,可能不会报错但可能得不到想要的结果。所以,如果用像素值(0-255整数)表示图片数据,那么一律将其类型设置成uint8,避免不必要的bug。本人就被这点坑过,详见我的这个博客2.2.4节。

python

```
mnist\_train = torchvision.datasets.FashionMNIST(root='\sim/Datasets/FashionMNIST', train=mnist\_test = torchvision.datasets.FashionMNIST(root='\sim/Datasets/FashionMNIST', train=FashionMNIST')
```

上面的 mnist_train 和 mnist_test 都是 <u>torch.utils.data.Dataset</u> 的子类,所以我们可以用 <u>len()</u> 来获取该数据集的大小,还可以用下标来获取具体的一个样本。训练集中和测试集中的每个类别的图像数分别为6,000和1,000。因为有10个类别,所以训练集和测试集的样本数分别为60,000和10,000。

python

```
print(type(mnist_train))
print(len(mnist_train), len(mnist_test))
```

输出:

```
<class 'torchvision.datasets.mnist.FashionMNIST'>
60000 10000
```

我们可以通过下标来访问任意一个样本:

```
python
```

```
feature, label = mnist_train[0]
print(feature.shape, label) # Channel x Height x Width
```

输出:

```
torch.Size([1, 28, 28]) tensor(9)
```

变量 feature 对应高和宽均为28像素的图像。由于我们使用了 transforms.ToTensor() ,所以每个像素的数值为[0.0, 1.0]的32位浮点数。需要注意的是, feature 的尺寸是 (C x H x W) 的,而不是 (H x W x C)。第一维是通道数,因为数据集中是灰度图像,所以通道数为1。后面两维分别是图像的高和宽。

Fashion-MNIST中一共包括了10个类别,分别为t-shirt(T恤)、trouser(裤子)、pullover(套衫)、dress(连衣裙)、coat(外套)、sandal(凉鞋)、shirt(衬衫)、sneaker(运动鞋)、bag(包)和ankle boot(短靴)。以下函数可以将数值标签转成相应的文本标签。

python

本函数已保存在d21zh包中方便以后使用

下面定义一个可以在一行里画出多张图像和对应标签的函数。

python

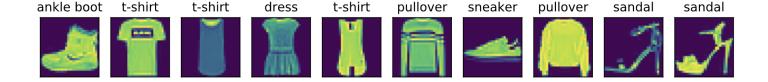
```
# 本函数已保存在d21zh包中方便以后使用
```

```
def show_fashion_mnist(images, labels):
    d21.use_svg_display()
# 这里的_表示我们忽略 (不使用)的变量
_, figs = plt.subplots(1, len(images), figsize=(12, 12))
for f, img, lbl in zip(figs, images, labels):
    f.imshow(img.view((28, 28)).numpy())
    f.set_title(lbl)
    f.axes.get_xaxis().set_visible(False)
    f.axes.get_yaxis().set_visible(False)
plt.show()
```

现在,我们看一下训练数据集中前10个样本的图像内容和文本标签。

python

```
X, y = [], []
for i in range(10):
    X.append(mnist_train[i][0])
    y.append(mnist_train[i][1])
show_fashion_mnist(X, get_fashion_mnist_labels(y))
```



3.5.2 读取小批量

我们将在训练数据集上训练模型,并将训练好的模型在测试数据集上评价模型的表现。前面说过,mnist_train 是 torch.utils.data.Dataset 的子类,所以我们可以将其传入torch.utils.data.DataLoader 来创建一个读取小批量数据样本的DataLoader实例。

在实践中,数据读取经常是训练的性能瓶颈,特别当模型较简单或者计算硬件性能较高时。PyTorch的 DataLoader 中一个很方便的功能是允许使用多进程来加速数据读取。这里我们通过参数 num_workers 来设置4个进程读取数据。

python

```
batch_size = 256

if sys.platform.startswith('win'):
    num_workers = 0 # 0表示不用额外的进程来加速读取数据

else:
    num_workers = 4

train_iter = torch.utils.data.DataLoader(mnist_train, batch_size=batch_size, shuffle=1)

test_iter = torch.utils.data.DataLoader(mnist_test, batch_size=batch_size, shuffle=Fal
```

我们将获取并读取Fashion-MNIST数据集的逻辑封装在 d21zh_pytorch.load_data_fashion_mnist 函数中供 后面章节调用。该函数将返回 train_iter 和 test_iter 两个变量。随着本书内容的不断深入,我们会进 一步改进该函数。它的完整实现将在5.6节中描述。

最后我们查看读取一遍训练数据需要的时间。

python

```
start = time.time()
for X, y in train_iter:
    continue
print('%.2f sec' % (time.time() - start))
```

输出:

1.57 sec

小结

- Fashion-MNIST是一个10类服饰分类数据集,之后章节里将使用它来检验不同算法的表现。
- 我们将高和宽分别为h和w像素的图像的形状记为 $h \times w$ 或 (h, w)。

参考文献

[1] LeCun, Y., Cortes, C., & Burges, C. http://yann.lecun.com/exdb/mnist/

[2] Xiao, H., Rasul, K., & Vollgraf, R. (2017). Fashion-mnist: a novel image dataset for benchmarking machine learning algorithms. arXiv preprint arXiv:1708.07747.

注:本节除了代码之外与原书基本相同,原书传送门