1、前言

之前所学的神经网络所用的语言是 Octave, 且代码结构比较底层, 在掌握机器学习原理之后, 考虑使用框架模式开发, 着重关注数据选取, 神经网络模型构建以及优化, 提高编程效率。因此, 今天, 我将使用 Keras 进行开发。

2、Keras 简介

Keras 是一套 API,后端可以基于 Tensorflow 或者 Theano,python3.7 目前不支持 Tensorflow,因此使用 Theano。Keras 是为人类设计的而非机器,它遵循减少认知困难的宗旨,使编程人员着眼于机器学习的项目中,而不是代码上的问题。另外,由于它容易部署在其他平台上,因此有越多的人使用它。

3、Sequential 模式

Keras 有两套模式,一种是题目 Sequential 顺序式,还有一种是函数式 API 调用(可以定义复杂模型),首先使用 Sequential 顺序式编程,来看一个简单的例子吧。

这是一个二分类问题,首先导入 keras 包下的 Sequential 以及 layer 中的 Dense 和 Activation,再引入 numpy 用于创建训练集。

【第一步】构建神经网络层、包括每层单元数、激活方式 s

【第二步】创建优化器、损失函数和检验标准

【第三步】开始训练、训练集、迭代次数、每次训练的 batch。

就目前来看,使用 keras 框架使用神经网络的确简洁太多,并且也不致于让编程人员不知道在做什么。接下来,讨论一下这里边的细节问题,看看每个参数都有些什么model = Sequential(作用。

```
[
    Dense(32, input_dim=100),
    Activation('relu'),
    Dense(1),
    Activation('sigmoid')
]
```

第一步,使用 Sequential 构建神经网络层结构,Dense 中第一个参数为目标个数,如隐藏层单元数和输出层单元数,第二参数为上一层特征数(只需设置第2层隐藏层的该参数就行,其余的模型会自己推导);激励方式,常见的有 logistic 回归中 sigmoid 函数。

除了这种设置方式外,还可以使用model.add()方式设置。

```
model.compile(optimizer='rmsprop',
loss='binary crossentropy',metrics=['accuracy'])
```

第二步、设置优化器、损失函数(使目标函数最小的方程)以及检验标准。

Optimizer 可以设置为 SGD 优化器和 RMSprop 优化器等,关于优化器相关知识,后面会提到。

损失函数, 类似于 Octave 中的代价函数, 通过最小化这个函数, 使得模型最优。

Metrics,评估标准,每次迭代后,都会计算一次这个值为多少,以及评判模型拟合的程度。

```
model.fit(data, labels, epochs=10, batch_size=32)
```

第三步,训练,前两个参数为训练集,batch_size 为每次梯度更新的样本数,默认32, epochs,为迭代次数。

后续步骤,还可以进行模型评估 evaluate 和模型预测 predict

以上便是神经网络简单的搭建模型,后端是基于 Theano, 下面, 将对 Theano 底层做初步了解。

4、Theano 与 Octave

Theano 作为 keras 后端的神经网络层底层实现,它的实现机理与 Octave 类似的,首先需要了解一个很重要的实现过程,即定义一个 Theano.function,给定输入与输出的映射关系,即可使用该 function 得到由输入获取的输出,因此,无论是对线性回归还是分类问题,甚至还会包含神经网络层中的隐藏层,都可以用该方法获取代价值和偏导数,再使用梯度下降算法更新该值。除此之外,针对过拟合,Theano 也有相应的处理方法。