Tensorflow





切换成 优酷 视频 (如优酷播放出现问题,请点击这里)

« 上一个

下一个»

例子3 建造神经网络

作者: 赵孔亚 编辑: Morvan

- 学习资料:
 - ο 相关代码

这次提到了怎样建造一个完整的神经网络,包括添加神经层,计算误差,训练步骤,判断是否在学习.

本次课程,我们会在上节课的基础上,继续讲解如何构建神经层。

首先,我们导入本次所需的模块。

import tensorflow as tf

构造添加一个神经层的函数。(在上次课程中有详细介绍)

```
def add_layer(inputs, in_size, out_size, activation_function=None):
    Weights = tf.Variable(tf.random_normal([in_size, out_size]))
    biases = tf.Variable(tf.zeros([1, out_size]) + 0.1)
    Wx_plus_b = tf.matmul(inputs, Weights) + biases
    if activation_function is None:
        outputs = Wx_plus_b
    else:
        outputs = activation_function(Wx_plus_b)
    return outputs
```

构建所需的数据。 这里的 x_{data} 和 y_{data} 并不是严格的一元二次函数的关系,因为我们多加了一个 x_{data} 和 x_{data} 和 x_{data} 并不是严格的一元二次函数的关系,因为我们多加了一个 x_{data} 看起来会更像真实情况。

```
x_data = np.1inspace(-1,1,300, dtype=np.f1oat32)[:, np.newaxis]
noise = np.random.norma1(0, 0.05, x_data.shape).astype(np.f1oat32)
y_data = np.square(x_data) - 0.5 + noise
```

利用占位符定义我们所需的神经网络的输入。 tf.placeholder() 就是代表占位符,这里的 None 代表无论输入有多少都可以,因为输入只有一个特征,所以这里是 1。

```
ys = tf.placeholder(tf.float32, [None, 1])
```

接下来,我们就可以开始定义神经层了。 通常神经层都包括输入层、隐藏层和输出层。这里的输入层只有一个属性, 所以我们就只有一个输入;隐藏层我们可以自己假设,这里我们假设隐藏层有10个神经元; 输出层和输入层的结构是一样的,所以我们的输出层也是只有一层。 所以,我们构建的是——输入层1个、隐藏层10个、输出层1个的神经网络。

下面,我们开始定义隐藏层,利用之前的 add_layer() 函数,这里使用 Tensorflow 自带的激励函数 tf.nn.relu。

```
11 = add_layer(xs, 1, 10, activation_function=tf.nn.relu)
```

接着,定义输出层。此时的输入就是隐藏层的输出—— I1,输入有10层(隐藏层的输出层),输出有1层。

```
prediction = add layer(11, 10, 1, activation function=None)
```

计算预测值 prediction 和真实值的误差,对二者差的平方求和再取平均。

接下来,是很关键的一步,如何让机器学习提升它的准确率。 tf.train.GradientDescentOptimizer() 中的值通常都小于1,这里取的是 0.1,代表以 0.1 的效率来最小化误差 loss。

使用变量时,都要对它进行初始化,这是必不可少的。

```
# init = tf.initialize_all_variables() # tf 马上就要废弃这种写法
init = tf.global_variables_initializer() # 替换成这样就好
```

定义 Session ,并用 Session 来执行 init 初始化步骤。 (注意:在 tensorflow 中,只有 session.run() 才会执行 我们定义的运算。)

```
sess = tf.Session()
sess.run(init)
```

下面,让机器开始学习。

比如这里,我们让机器学习1000次。机器学习的内容是 train_step,用 Session 来 run 每一次 training 的数据,逐步提升神经网络的预测准确性。 (注意:当运算要用到 placeholder 时,就需要 feed_dict 这个字典来指定输入。)

```
for i in range(1000):
    # training
    sess.run(train_step, feed_dict={xs: x_data, ys: y_data})
```

```
if i % 50 == 0:
    # to see the step improvement
    print(sess.run(loss, feed_dict={xs: x_data, ys: y_data}))
```

在电脑上运行本次代码的结果为:

```
0.447968
0.00663958
0.00550038
0.00512142
0.00486552
0.00468024
0.00454268
0.00443923
0.00436327
0.00430579
0.00424827
```

```
0.00406974
0.00402186
0.0039673
0.00392047
0.00387683
0.0038437
0.00380608
Process finished with exit code 0
```

通过上图可以看出,误差在逐渐减小,这说明机器学习是有积极的效果的。

如果你觉得这篇文章或视频对你的学习很有帮助,请你也分享它,让它能再次帮助到更多的需要学习的人.

莫烦没有正式的经济来源,如果你也想支持莫烦Python并看到更好的教学内容,请拉倒屏幕最下方,赞助他一点点,作为鼓励他继续开源

« 上一个

下一个 »

正在载入来必力

支持 让教学变得更优秀

点我 赞助 莫烦

关注我的动向:

Youtube频道 优酷频道 Github 微博

Email: morvanzhou@hotmail.com

© 2016 morvanzhou.github.io. All Rights Reserved