

常用损失函数与自定义损失函数

导师: GAUSS

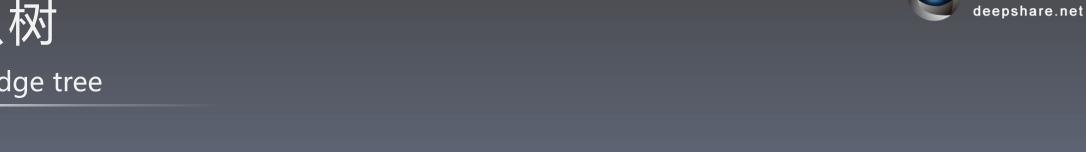


目录

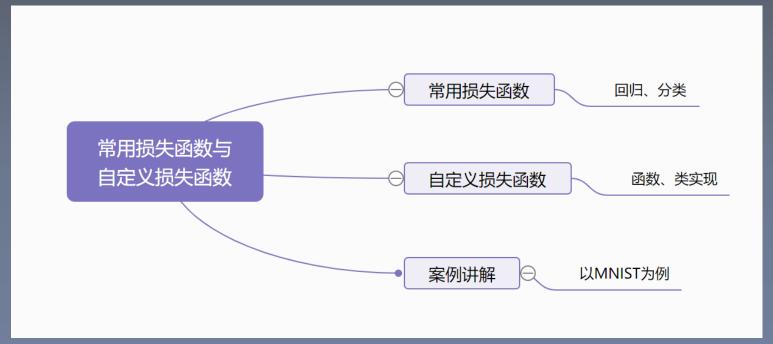
- 1 常用损失函数
- 2 自定义损失函数
- 3 案例讲解



Knowledge tree



深度之眼







tf.keras.losses

参考网站: https://www.tensorflow.org/versions/r2.0/api_docs/python/tf/keras/losses



- mean_squared_error(平方差误差损失,用于回归,简写为 mse, 类实现形式为 MeanSquaredError 和 MSE)
- binary_crossentropy(二元交叉熵,用于二分类,类实现形式为 BinaryCrossentropy)
- categorical_crossentropy(类别交叉熵,用于多分类,要求label为onehot编码,类实现形 式为 CategoricalCrossentropy)
- sparse_categorical_crossentropy(稀疏类别交叉熵,用于多分类,要求label为序号编码形式,类实现形式为 SparseCategoricalCrossentropy)

这里列举部分!!!

更多参考: https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/losses



BinaryCrossentropy 和 binary_crossentropy有什么区别?

前者是类的实现形式,后者是函数的实现形式。

```
def binary crossentropy (target, output, from logits=False):
                                                                           @keras export('keras.losses.BinaryCrossentropy')
   if not from logits:
                                                                           class BinaryCrossentropy(LossFunctionWrapper):
      if (isinstance(output, (ops. EagerTensor, variables module. Variable))
             output. op. type != 'Sigmoid'):
                                                                               def init (self,
          epsilon = _constant_to_tensor(epsilon(), output.dtype.base_dtype)
                                                                                                            from logits=False,
          output = clip ops.clip by value(output, epsilon, 1. - epsilon)
                                                                                                             label smoothing=0,
                                                                                                            reduction=losses utils. Reduction V2. AUTO,
          # Compute cross entropy from probabilities.
          bce = target * math ops.log(output + epsilon())
                                                                                                            name='binary crossentropy'):
          bce += (1 - target) * math_ops.log(1 - output + epsilon())
                                                                                    super (Binary Crossentropy, self). init (
          return -bce
                                                                                             binary crossentropy,
      else:
          # When sigmoid activation function is used for output operation,
                                                                                             name=name,
          # use logits from the sigmoid function directly to compute loss
                                                                                             reduction=reduction,
          # to prevent collapsing zero when training.
                                                                                             from logits=from logits,
          assert len(output.op.inputs) == 1
                                                                                             label smoothing=label smoothing)
          output = output.op.inputs[0]
   return nn. sigmoid cross entropy with logits (labels=target, logits=output)
                                                                                    self.from_logits = from_logits
```



多分类交叉熵损失函数:

$$L = rac{1}{N} \sum_{i} L_{i} = rac{1}{N} \sum_{i} - \sum_{c=1}^{M} y_{ic} \log(p_{ic})$$

其中:

- M 类别的数量;
- $-y_{ic}$ 指示变量 (0或1),如果该类别和样本 i 的类别相同就是1,否则是0;
- p_{ic} 对于观测样本 i 属于类别 c 的预测概率。

现在我们利用这个表达式计算下面例子中的损失函数值:





```
tf版本:
cce = tf.keras.losses.CategoricalCrossentropy()
loss = cce(
  [[1., 0., 0.], [0., 1., 0.], [0., 0., 1.]],
  [[.9, .05, .05], [.05, .89, .06], [.05, .01, .94]])
print('Loss: ', loss.numpy()) # Loss: 0.0945
Numpy版本:
a = np.array([[1., 0., 0.], [0., 1., 0.], [0., 0., 1.]],)
b = np.array([[.9, .05, .05], [.05, .89, .06],
[.05, .01, .94]]
np.average(-np.sum(a*np.log(b),axis=1))
```



自定义损失函数

自定义损失函数



tf.keras.losses.Loss

参考: https://www.tensorflow.org/versions/r2.0/api_docs/python/tf/keras/losses/Loss

两种方法自定义函数:

函数的实现形式

类的实现形式





举个例子

类的实现形式:

函数的实现形式:

```
class MeanSquaredError(tf.keras.losses.Loss):
    def call(self, y_true, y_pred):
        return tf.reduce_mean(tf.square(y_pred - y_true))

def MeanSquaredError(y_true, y_pred):
    return tf.reduce_mean(tf.square(y_pred - y_true))
```

Focal loss损失函数



论文地址: Focal Loss for Dense Object Detection

相关讨论: https://www.zhihu.com/question/63581984

原始论文的Focal loss损失函数针对于二分类,这里改为多分类损失函数:

$$FL(p_t) = \sum_{c=1}^{m} -(1 - p_t)^{\gamma} * y_c * \log(p_t)$$

其中,m表示类别数, y_c 是真实标签, p_t 是预测标签, γ 是调节因子。



Focal loss损失函数

Focal loss 损失函数的 实现

```
#多分类的focal Loss 损失函数
class SparseFocalLoss(tf.keras.losses.Loss):
    def init (self,gamma=2.0,alpha=0.25,class num=10):
        self.gamma = gamma
        self.alpha = alpha
        self.class_num = class_num
        super(SparseFocalLoss, self).__init__()
    def call(self,y true,y pred):
        y pred = tf.nn.softmax(y pred,axis=-1)
        epsilon = tf.keras.backend.epsilon()
        y pred = tf.clip by value(y pred, epsilon, 1.0)
        y true = tf.one hot(y true,depth=self.class num)
        y_true = tf.cast(y_true,tf.float32)
        loss = - y true * tf.math.pow(1 - y pred, self.gamma) * tf.math.log(y pred)
        loss = tf.math.reduce_sum(loss,axis=1)
        return loss
```



Focal loss损失函数

Focal loss 损失函数的 实现

```
def focal_loss(gamma=2.0,alpha=0.25):
    def focal_loss_fixed(y_true, y_pred):
        y_pred = tf.nn.softmax(y_pred,axis=-1)
        epsilon = tf.keras.backend.epsilon()
        y_pred = tf.clip_by_value(y_pred, epsilon, 1.0)

        y_true = tf.cast(y_true,tf.float32)

        loss = - y_true * tf.math.pow(1 - y_pred, gamma) * tf.math.log(y_pred)

        loss = tf.math.reduce_sum(loss,axis=1)
        return loss
    return focal_loss_fixed
```



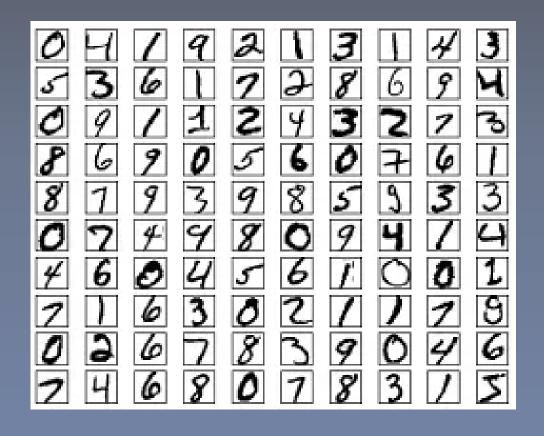
案例讲解





MNIST是一个入门级的计算机视觉数据集, 它包含各种手写数字图片,如右图:

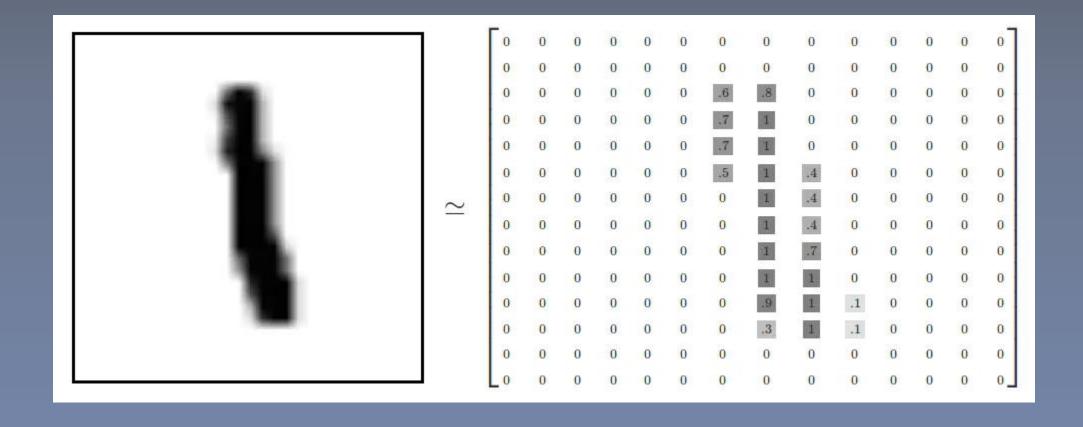
它也包含每一张图片对应的标签,告诉我们这个是数字几。比如,右图的第一行这10张图片的标签分别是0,4,1,9,2,1,3,1,4,3。







每一张图都是由(28,28,1)的矩阵组成:



案例建模



实战1: Focal Loss实现自定义损失函数(以mnist数据集构建图像分类算法)

在notebook中详解



本节小结 Summary

常用损失函数与自定义损失函数	常用损失函数	常用的损失函数(场景)
	自定义损失函数	类的实现形式
		函数的实现形式
	案例讲解	

我说:



GAUSS老师个人公众号,主要分享NLP、 推荐、比赛实战相关知识!



联系我们:

电话: 18001992849

邮箱: service@deepshare.net

Q Q: 2677693114



公众号



客服微信