首页

下载APP

会员

IT技术

搜索

Q

Aa 🔷 beta

登录













logo设计制作



人才招聘系统

# 多分类算法的评估指标



taon(关注)

♥ 0.78 2020.05.06 22:10:04 字数 1,055 阅读 2,248

在以往的分类问题求解当中,我们遇到的问题多为二分类问题,我们常用的评估指标有 accuracy, precision, recall\_score, f1-score, roc\_auc\_score等。但是在实际生活中,多分类问题也 是大量存在的。这一小节,我们就详细的说明一下多分类问题的评估指标。



iris.png

我们先来看一下sklearn库中的二分类的评估指标,以recall\_score为例。在recall\_score方法中, 有一个很重要的参数'average',它的默认值为'binary'。当在默认参数的情况,该评估方法只能 求解二分类问题,如果将该评估方法用于多分类问题,则系统会报错。但'average'同时也向我 们提供了其他四个用于解决多分类的问题的参数'micro','macro','weighted','samples'。下面我们 以鸢尾花数据集为例来对这四个参数进行逐一说明。

[sklearn.metrics.recall\_score]('https://scikit-

 $learn.org/stable/modules/generated/sklearn.metrics.recall\_score.html$ 

')

- sklearn.metrics.recall\_score(y\_true, y\_pred, labels=None,
- pos\_label=1, average='binary', sample\_weight=None, zero\_division='warn')

我们以recall\_score的计算为例, recall\_score的计算公式如下:

$$Recall = \frac{TP}{TP + FN}$$



著名律师排行榜



taon 总资产13



图像数据处理

阅读 256

词向量构造 - Tf-idf模型 阅读 1.017

# 热门故事

凤凰男的醒悟: 花了半辈子孝顺父 母, 换来妻离子散

扎心虐文: 不是所有的女主最后都会

选择原谅

闺蜜的一条朋友圈,结束了我和老公 5年的婚姻

被戳穿的爱情是骗局,没被戳穿的变 成了信仰

## 推荐阅读

+- timeROC

阅读 249

基于随机森林算法的心脏病人预测分 类

阅读 297

七、lasso回归

阅读 299

【实战篇】集成算法建模(三)

阅读 126

随机森林与人工神经网络联合诊断心 衰模型的构建与分析

阅读 1,036



写下你的评论...

评论0



人脸识别算法

## 值。

```
#导入数据分析的常用工具包
1
    import numpy as np
    import pandas as pd
    import matplotlib.pyplot as plt
    import seaborn as sns
    %matplotlib inline
    #导入iris数据集
8
    from sklearn import datasets
    iris = datasets.load_iris()
10
11
    #对iris数据集进行切分
    from sklearn.model_selection import train_test_split
13
    X = iris.data
14
    Y = iris.target
15
    X_train,X_test,Y_train,Y_test = train_test_split(X,Y,test_size = 0.3,random_state = 0)
16
17
    #建立一个基础的逻辑回归模型
18
    from sklearn.linear_model import LogisticRegression
19
    LR = LogisticRegression()
20
    LR.fit(X_train,Y_train)
21
    prediction = LR.predict(X_test)
22
23
    #计算混淆矩阵
    from sklearn.metrics import confusion_matrix
25
    cnf = confusion_matrix(Y_test, prediction, labels = [0,1,2])
26
    print(cnf)
27
    [out]:
28
29
    array([[16, 0, 0],
           [ 0, 13, 5],
30
           [ 0, 0, 11]], dtype=int64)
31
```

# 该分类问题的混淆矩阵如下,列为真实类别,行为预测类别:

class	0	1	2
0	16	0	0
1	0	13	5
2	0	0	11

#### 混淆矩阵 (confusion matrix) 说明:

TP(True positive): 把正例正确地预测为了正例,如把类别0预测为0的个数有16个。 FN(False negative): 把正例错误地预测为了负列,如把类别1预测为2的个数有5个。

FP(False positive): 把负例错误地预测为了正例,假设0为正例,错误地把1,2预测为0就是FP。TN(True negative): 把负例正确地预测为了负例,假设0为正例,1,2为负例,正确地把1,2预测

为1,2就是TN。

对于混淆矩阵,可以这样理解。第一个字母T/F,表示预测的正确与否;第二个字母P/N,表示预测的结果为正例或者负例。如TP就表示预测对了,预测的结果是正例,那它的意思就是把正例预测为了正例。

#### 1.Micro

Micro: 把所有类汇总在一起计算出最终recall值,其计算公式如下:

$$Recall = \frac{TP_0 + TP_1 + TP_2}{TP_0 + FN_0 + TP_1 + FN_1 + TP_2 + FN_2}$$

抽奖

在使用Micro参数时,其recall\_score = (16+13+11)/(16+13+11+5) = 0.89。

写下你的评论... 评论0 赞7

注点

从上述计算结果可以看出,两者的计算结果是一致的,均为0.89。

下载APP

### 2.Macro

Macro: 分别计算出每一类的recall值,再取算数平均值,其计算公式如下:

$$Recall = (rac{TP_0}{TP_0 + FN_0} + rac{TP_1}{TP_1 + FN_1} + rac{TP_2}{TP_2 + FN_2}) * rac{1}{3}$$

在使用Macro参数时,其recall\_score = [16/(16+0+0) + 13/(0+13+5) + 11/(11+0+0)] \* 1/3 = 0.91

使用sklearn.metrics方法计算:

```
from sklearn.metrics import recall_score
recall_score(Y_test,prediction,average = 'macro')
[out]:0.9074074074074074
```

从上述计算结果可以看出, macro参数下的recall值为0.91。

# 3.Weighted

Weighted:分别计算每一类的recall值,再乘以各自的权重,然后求和,其计算公式如下:

$$Recall = rac{TP_0}{TP_0 + FN_0} * W_0 + rac{TP_1}{TP_1 + FN_1} * W_1 + rac{TP_2}{TP_2 + FN_2} * W_2$$

计算各类的权重:

在使用weighted参数时,其recall\_score = 16/(16+0+0) \* 0.356 + 13/(0+13+5) \* 0.4 + 11/(11+0+0) \* 0.244 = 0.89

使用sklearn.metrics方法计算:

从上述计算结果可以看出,weighted参数下的recall值为0.89。

## 4.Samples

samples应用于多标签的分类问题,每一个样本拥有一个以上的标签。如一个感染病毒性肺炎的 患者,就可以说他既属于病毒性肺炎患者这一类,也可以说他属于肺炎患者类。

## 小结:

1.对于多分类算法的评估,我们需要将sklearn.metrics.recall\_score中的'average'参数修改



写下你的评论...

サ!micro! 計!macro! 計耂!waighted!

更多精彩内容,就在简书APP



"小礼物走一走,来简书关注我"

赞赏支持

还没有人赞赏, 支持一下



关注

如何给自己的名字签名,点击查看详情!

写下你的评论...

全部评论 0 只看作者

按时间倒序 按时间正序

