机器学习实战

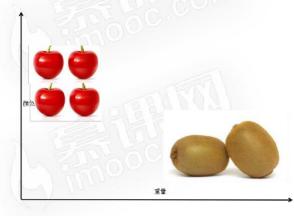
目录

- ◆ 逻辑回归模型原理
- ◆ 逻辑回归模型实战

逻辑回归模型原理

一个简单的机器学习问题

◆ 如何区分樱桃和猕猴桃?

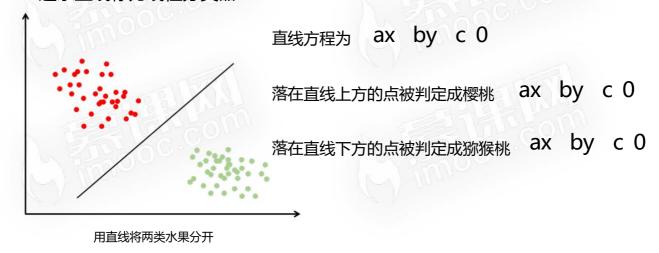


用于区分樱桃和猕猴桃的特征

樱桃的颜色亮,重量小;猕猴桃的颜色暗,重量大;选择两个有区分度的特征-<mark>颜色y,重量x,组成特征向量(x, y),</mark>樱桃位于xy平面的左上角,猕猴桃位于右下角

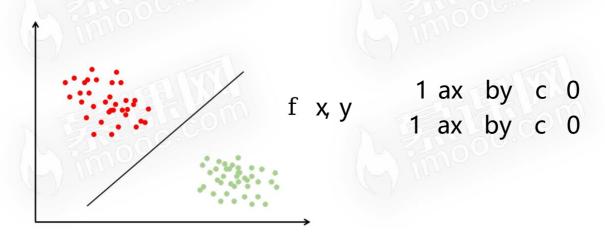
如何进行建模求解

◆ 把樱桃和猕猴桃抽象成平面上的点,用一条直线可以将这两种类型分开, 这条直线称为线性分类器



如何进行建模求解

◆ 将机器学习模型表示为f, 输入特征向量为(x, y), 樱桃的类别标签为-1, 猕猴桃的类别标签为+1, 直线方程的参数(a, b, c)就是机器学习模型的参数



逻辑回归 (logistic) 模型

• 又被称为对数回归模型,实际上是一种二分类算法,从一个样本 的特征向量x, 预测出它是正样本的概率值p(y=1|x)



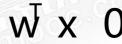
logistic函数是一种sigmoid函数(S函数)

如何使用逻辑回归模型进行分类

• 对数似然比, 样本属于正样本和负样本概率值比的对数

$$\log \frac{p \ y \ 1|x}{p \ y \ 0|x} \quad \log \frac{1}{1 \ \exp \ w^{T}x} \quad w^{T}x$$

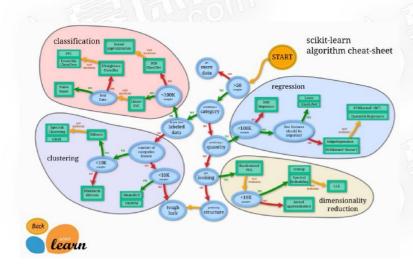
如果属于正样本的概率大于负样本的概率则样本被判定为正样本,即



逻辑回归模型实战

sklearn机器学习库

• 一个著名的Python机器学习库,实现了绝大多数经典机器学习算法



安装命令: pip install scikit-learn

使用sklearn解决逻辑回归问题

• 构建包含两个类的简单二维数据并进行可视化

```
## 构造数据集

x_fearures = np.array([[-1, -2], [-2, -1], [-3, -2], [1, 3], [2, 1], [3, 2]])

y_label = np.array([0, 0, 0, 1, 1, 1])

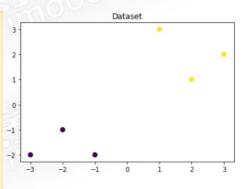
## 可视化构造的数据样本点

plt.figure()

plt.scatter(x_fearures[:,0],x_fearures[:,1], c=y_label, s=50, cmap='viridis')

plt.title('Dataset')

plt.show()
```



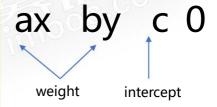
使用sklearn解决逻辑回归问题

• 导入库进行训练

导入矩阵库和绘图库
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
导入逻辑回归模型函数
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
调用逻辑回归模型
lr_clf = LogisticRegression()
用逻辑回归模型拟合构造的数据集
lr_clf = lr_clf.fit(x_fearures, y_label) #其拟合方程为 y=w0+w1*x1+w2*x2
查看其对应模型的w
print('the weight of Logistic Regression:',lr_clf.coef_)
查看其对应模型的w0
print('the intercept(w0) of Logistic Regression:',lr_clf.intercept_)

the weight of Logistic Regression: [[0.73455784 0.69539712]]

the intercept(w0) of Logistic Regression: [-0.13139986]



数据集

• 鸢尾花分类



变量	描述
sepal length	花萼长度(cm)
sepal width	花萼宽度(cm)
petal length	花瓣长度(cm)
petal width	花瓣宽度(cm)
target	鸢尾的三个亚属类别,'setosa'(0), 'versicolor'(1), 'virginica'(2)

下次预告: 神经网络基础