## KNN regression

```
In [1]: import numpy as np
       import pandas as pd
In [2]: data = pd.read_csv(r"iris.csv")
      # 删除不需要的列: Unnamed:0, Species
      data.drop(["Unnamed: 0", "Species"], axis=1, inplace=True)
      # 删除重复的记录
       data.drop_duplicates(inplace=True)
      data.head()
         Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
Out[2]:
       0
                                                0.2
                 5.1
                           3.5
                                      1.4
       1
                 4.9
                           3.0
                                      1.4
                                                0.2
                 4.7
                                                0.2
       2
                           3.2
                                      1.3
       3
                                                0.2
                 4.6
                           3.1
                                      1.5
       4
                 5.0
                           3.6
                                      1.4
                                                0.2
In [3]: class KNN:
          使用python 实现K近邻算法(回归预测)
          根据前3个特征属性,寻找最近的k个邻居,再根据k个邻居的第4个特征属性,预测当前样
          Parameters
             k:int
               邻居的个数
             ....
             self.k = k
          def fit(self,X,y):
             """训练方法
             Parameters
             X:类数组类型(特征矩阵),形状为[样本数量,特征数量]
               待训练的样本特征(属性)
             y:类数组类型(目标标签),形状为[样本数量]
              每个样本的目标值(标签)
             self.X = np.asarray(X)
             self.y = np.asarray(y) # 将X与y转换成 ndarray数组形式,方便统一进行操作
          def predict(self,X):
             """根据参数传递的X,对样本数据进行预测
             Parameters:
             X:类数组类型,形状为[样本数量,特征数量]
               待测试的样本特征(属性)
             Returns
             _____
             result:数组类型
                   预测的结果值
```

```
# 转换成数组类型
               X = np.asarray(X)
               result = [] # 保存预测的结果值
               for x in X:
                   # 计算与训练集中每个X的距离
                   dis = np.sqrt(np.sum((x-self.X) ** 2, axis=1))
                   # 返回数组排序后,每个元素在原数组中(排序之前的数组)的索引
                   index = dis.argsort()
                   # 取原数组中前k个距离最近的索引
                   index = index[:self.k]
                   # 计算均值,并加入到结果列表中
                   result.append(np.mean(self.y[index]))
                return np.array(result)
In [4]: t = data.sample(len(data), random state=0)
        train X = t.iloc[:120,:-1]
        train_y = t.iloc[:120,-1]
        test_X = t.iloc[120:,:-1]
        test_y = t.iloc[120:,-1]
        knn = KNN(k=3) # 选择3个邻居
        knn.fit(train X,train y) # 训练
        result = knn.predict(test_X)
        display(result)
        np.mean(np.sum((result-test_y) ** 2))
        display(test_y.values)
                     , 2.06666667, 0.2 , 1.93333333, 1.26666667, 
, 1.23333333, 2. , 1.133333333, 1.933333333,
      array([0.2
             2.03333333, 1.83333333, 1.83333333, 0.2
                                                    , 1.16666667,
             2.26666667, 1.63333333, 0.3 , 1.46666667, 1.26666667,
             1.66666667, 1.33333333, 0.266666667, 0.233333333, 0.2
             2.03333333, 1.26666667, 2.2 , 0.23333333])
      array([0.2, 1.6, 0.2, 2.3, 1.3, 1.2, 1.3, 1.8, 1., 2.3, 2.3, 1.5, 1.7,
             0.2, 1., 2.1, 2.3, 0.2, 1.3, 1.3, 1.8, 1.3, 0.2, 0.4, 0.1, 1.8,
             1., 2.2, 0.21)
In [5]: # 可视化
        import matplotlib as mpl
        import matplotlib.pyplot as plt
        mpl.rcParams["font.family"] = "SimHei"
        mpl.rcParams["axes.unicode_minus"] = False
In [6]: plt.figure(figsize=(10,10))
        #绘制预测值
        plt.plot(result, "ro-", label="预测值")
        # 绘制真实值
        plt.plot(test_y.values, "go--", label="真实值")
        plt.title("KNN连续预测展示")
        plt.xlabel("节点序号")
        plt.ylabel("花瓣宽度")
        plt.legend()
        plt.show()
```

