# KNN最近邻算法

### 构建一个已经分类好的数据集

#### 计算一个新样本与数据集中所有数据的距离

这里的新样本是: "唐人街探案":[23,3,17,"?片"]。欧氏距离是常用的距离计算方法。d = 根号(求和(Xi - Yi)平方),其中x,y为2个样本,n为维度,Xi,Yi为x,y第i个维度上的特征值。如x为:"唐人街探案":[23,3,17,"?"],y为: "伦敦陷落":[2,3,55,"动作片"],则二者距离为: d = 根号((23-2)2 + (3 - 3)2 + (17 - 55)2) = 43.42,具体代码如下:

```
import math

x = [23,3,17]

KNN = []

for key,v in movie_data.items():
    d = math.sqrt((x[0] - v[0]) **2 + (x[1] - v[1]) **2 + (x[2] - v[2]) **2)
    KNN.append([key,round(d,2)])

print(KNN)

[['澳门风云3', 32.14], ['宝贝当家', 23.43], ['叶问3', 52.01], ['美人鱼', 18.55], ['代理情人', 40.57], ['奔爱', 47.69], ['谍影重重', 43.87]]
```

# 按照距离大小进行递增排序

```
KNN.sort(key = lambda dis : dis[1])
print(KNN)
[['美人鱼', 18.55], ['宝贝当家', 23.43], ['澳门风云3', 32.14], ['代理情人', 40.57], ['谍影重重', 43.87], ['奔爱', 47.69], ['叶问3', 52.01]]
```

## 选取距离最小的K个样本

```
#这里K取5

KNN = KNN[:5]

print(KNN)

[['美人鱼', 18.55], ['宝贝当家', 23.43], ['澳门风云3', 32.14], ['代理情人', 40.57], ['谍影重重', 43.87]]
```

# 确定前k个样本所在的类别出现的频率,并输出出现频率最高的类别

```
labels = {"喜剧片":0,"动作片":0,"爱情片":0}
for s in KNN:
    label = movie_data[s[0]]
    labels[label[3]] += 1
labels = sorted(labels.items(),key = lambda l:1[1],reverse = True)
print(labels,labels[0][0],sep = '\n')
[('喜剧片', 3), ('爱情片', 1), ('动作片', 1)]
喜剧片
```

## KNN特点:

- KNN属于惰性学习
- KNN的计算复杂度高,时间复杂度为O(n),适用于样本数较少的数据集。
- k取不同值时,分类结果可能会有不同,一般取值不超过20。