

## 法律声明

- ■课程详情请咨询
  - ◆微信公众号:北风教育
  - ◆官方网址: http://www.ibeifeng.com/



# 人工智能之机器学习

# 高斯混合模型 (Gaussian Mixture Model)

主讲人: 赵翌臣

上海育创网络科技有限公司

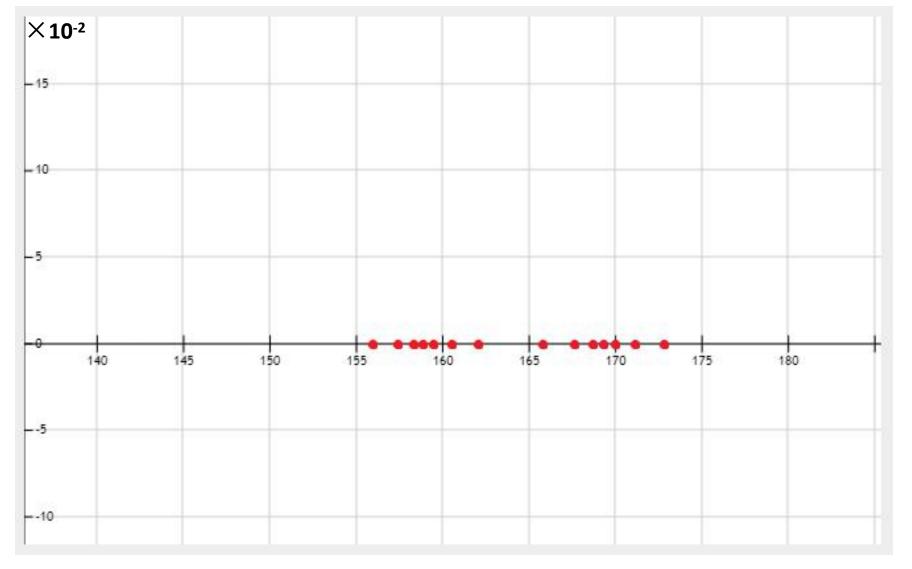






## 高斯混合模型直观理解

■假设有如下数据集,试建立一个高斯模型

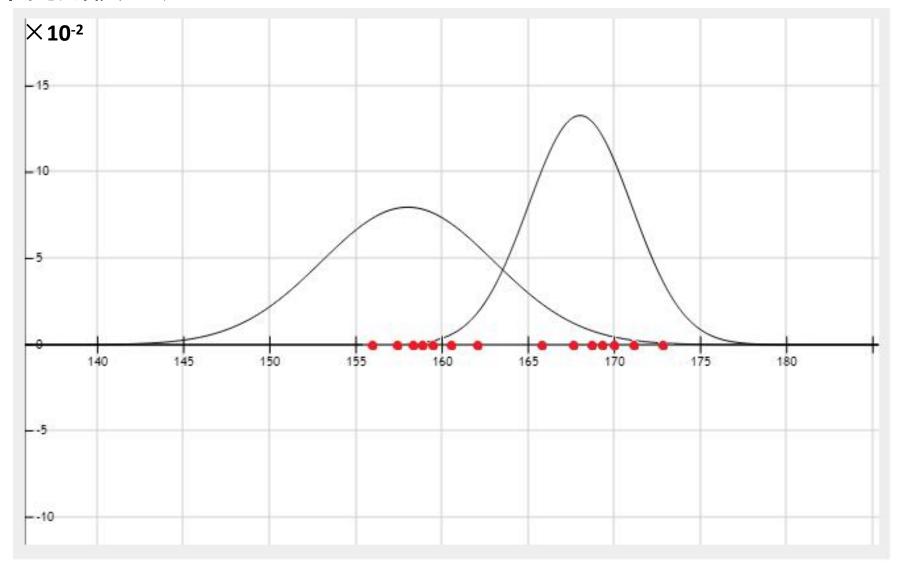


合理吗



## 高斯混合模型直观理解

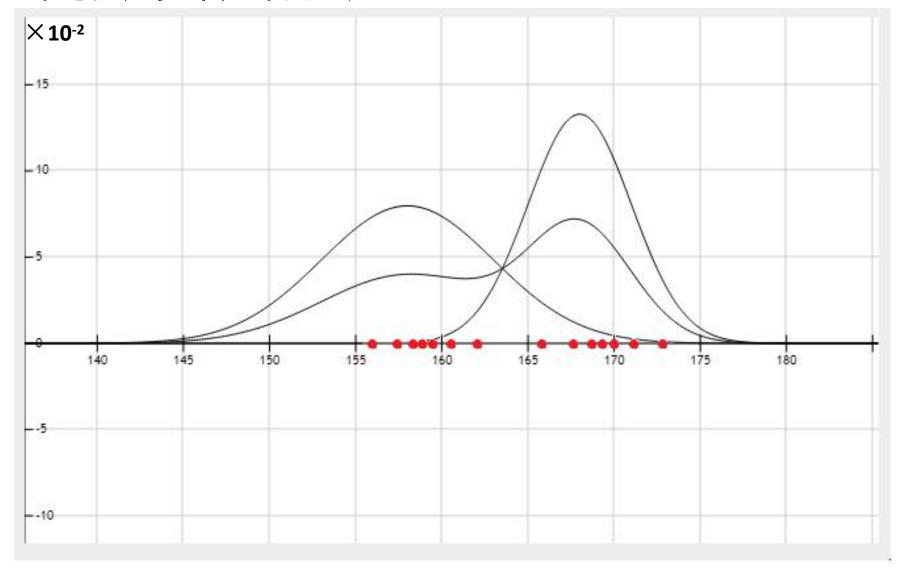
#### ■使用两个高斯模型呢?





## 高斯混合模型直观理解

■数据的分布可能是多个分布的叠加





## 高斯混合模型 (Gaussian Mixture Model)

#### ■介绍

- ◆在统计学中,混合模型是用于表示总体群体中亚群体的存在的概率模型。
- ◆高斯混合模型(Gaussian Mixture Model)为单一高斯概率密度函数的延伸,用多个高斯概率密度函数(正态分布曲线)精确地量化变量分布,是将变量分布分解为若干基于高斯概率密度函数(正态分布曲线)分布的统计模型。

#### ■应用

◆聚类: 样本受到哪个高斯分布的作用大, 就认为样本属于哪个高斯分布



## 高斯混合模型 (Gaussian Mixture Model)

■高斯混合模型是指具有如下形式的概率分布模型:

$$P(y \mid \theta) = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \phi(y \mid \theta_k)$$

■其中,  $\alpha$ k是系数,  $\alpha$ k  $\geq$ 0,  $\sum_{k=1}^K \alpha_k = 1$ ;  $\phi(y \mid \theta_k)$  是高斯分布,  $\theta_k = (\mu_k, \sigma_k^2)$ ,

$$\phi(y \mid \theta_k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_k}} \exp\left(-\frac{(y - \mu_k)^2}{2\sigma_k^2}\right)$$

称为第k个分模型



## 用EM算法估计高斯混合模型参数

■假设观测数据y1, y2, ..., yn由高斯混合模型生成,

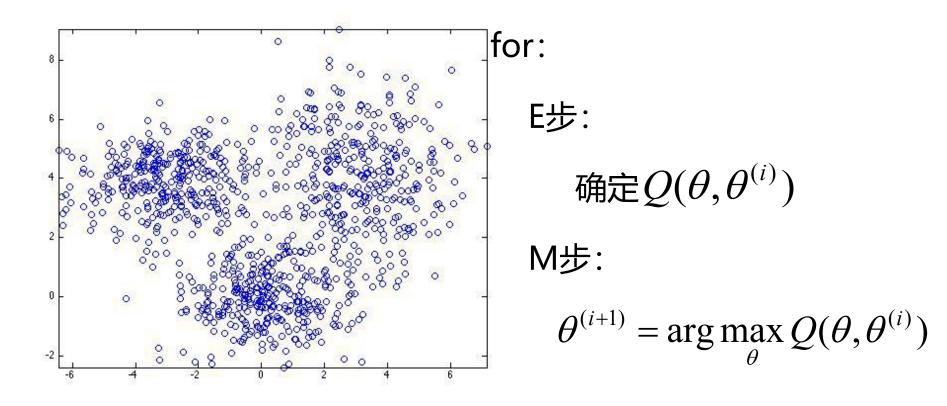
$$P(y \mid \theta) = \sum_{k=1}^{K} \alpha_k \phi(y \mid \theta_k)$$

- ■其中, $\theta=(\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_K;\theta_1,\theta_2,...,\theta_K)$ 。我们用EM算法估计高斯混合模型的参数 $\theta$
- 确定隐变量:可以设想观测数据y是这样产生的,首先依概率αk选择第k个高斯分布分模型;然后依该分模型生成观测数据y。这时,观测数据y是已知的,但是他出自那个分布是未知的,这就可以用EM算法进行迭代求解,因为EM算法就是含有隐变量的概率模型参数的极大似然估计法



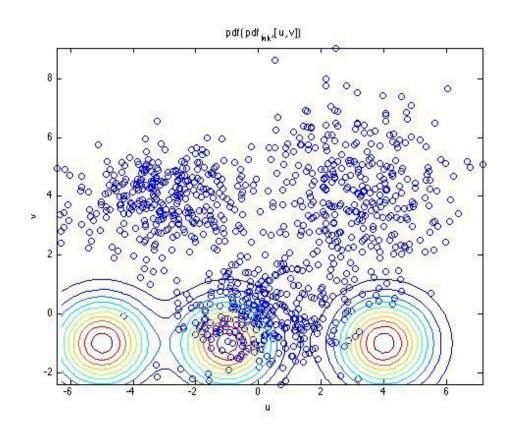
## 用EM算法估计高斯混合模型参数(可视化)

■假设你有如下数据集,你说他们来自某一个高斯分布吗?显然不能,这是一个典型的混合高斯分布,使用EM算法进行求解



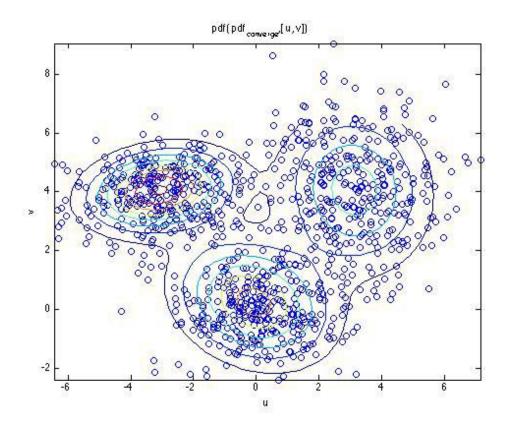


## 用EM算法估计高斯混合模型参数(可视化)





## 用EM算法估计高斯混合模型参数(可视化)





## Sklearn之GMM实战——根据身高体重进行人群聚类

Sex	Height(сл	Weight(kg)
0	156	50
0	160	60
0	162	54
0	162	55
0	160.5	56
0	160	53
0	158	55
0	164	60
0	165	50



## 高斯混合模型和Kmeans对比

- ■Kmeans是简单的,因为它是基于假设一个样本仅以1或0的概率属于某一簇,这两者之间的取值并没有考虑,他无法考虑中间的取值,即一个点仅以某个概率属于某个类别是不能计算的。
- ■高斯混合模型不是简单的考虑欧式距离的问题,它是使用高斯概率密度函数(正态分布曲线)精确地量化事物,它是一个将事物分解为若干的基于高斯概率密度 函数(正态分布曲线)形成的模型。 高斯模型就是用高斯概率密度函数(正态分布曲线)精确地量化事物





上海育创网络科技有限公司