

## 模式识别

第三章

贝叶斯分类: 错误分析与多类





### 最优分类器

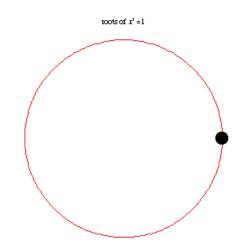




## 贝叶斯决策与分类

理论上的最优分类器

分类错误率最小





### Bayes法则一最小错误贝叶斯分类

对于两类 $\omega_1$ ,  $\omega_2$ 问题,直观地,可以根据后验概率做判决:

若 
$$p(\omega_1|\vec{x}) > p(\omega_2|\vec{x})$$
 则  $\vec{x} \in \omega_1$  若  $p(\omega_1|\vec{x}) < p(\omega_2|\vec{x})$  则  $\vec{x} \in \omega_2$ 







## 两个类别的分类

$$p(\omega_1)+p(\omega_2)=1$$

$$p(\omega_1 \mid x) + p(\omega_2 \mid x) = 1$$





### 两个类别的分类

每类的样本只有两个状态值时

$$p(+ |\omega_1) + p(-|\omega_1) = 1$$

$$p(+ |\omega_2) + p(-|\omega_2) = 1$$





#### 贝叶斯分类错误率分析

两类问题错误率公式:

 $P(error \mid x) = min(P(\omega_1 \mid x), P(\omega_2 \mid x))$ 





2019/11/11

#### 贝叶斯分类错误率分析

能取得更小的错误率吗? 不可能!!

 $P(error \mid x) = min(P(\omega_1 \mid x), P(\omega_2 \mid x))$ 





#### 贝叶斯分类错误率分析

#### 两类问题:

$$P(\omega_1 | x) + P(\omega_2 | x) = 1$$

假设 $(P(\omega_1 \mid x) \setminus P(\omega_2 \mid x)$ 的计算值绝对准确,代表了真实值

(1) 样例x属于第一与第二类的概率分别为 $P(\omega_1 \mid x)$ 、 $P(\omega_2 \mid x)$ 





#### 贝叶斯分类错误率分析

(2) 分类决策只能选择一个类别(概率最大的类别)!





## 贝叶斯分类:多类情形

分类规则: Decide  $\omega_i$  if  $P(\omega_i \mid x) > P(\omega_j \mid x) \ \forall j \neq i$ 

错误率:  $P(error \mid x) = 1-max(P(\omega_1 \mid x), P(\omega_2 \mid x) ... P(\omega_C \mid x))$ 





## 思考

- (1) 贝叶斯分类器虽然理论上最优,但并不是万能的
- (2) 会存在分类错误, 除非  $max(P(\omega_1 \mid x), P(\omega_2 \mid x) ... P(\omega_C \mid x))=1$
- (3) 贝叶斯分类器的错误率是理论上的最低错误率, 是由于问题本身的复杂性引起的(越复杂,错误率越高)



# 更多思考

- (1) 贝叶斯分类器是否完善?
- (2) 贝叶斯分类器应用是否很便捷?





# 更多思考

基于后验概率的类别可分性分析??

