填空题:

基于几何距离的可分性判据

(八) 多类情况下总的类内、类间及总体散布矩阵

类内散布
$$S_{w} = \sum_{i=1}^{c} P_{i} S_{\omega_{i}} = \sum_{i=1}^{c} P_{i} \frac{1}{N_{i}} \sum_{k=1}^{N_{i}} (\vec{x}_{k}^{(i)} - \vec{m}^{(i)}) (\vec{x}_{k}^{(i)} - \vec{m}^{(i)})^{\mathrm{T}}$$
类间散布 $S_{B} = \sum_{i=1}^{c} P_{i} (\vec{m}^{(i)} - \vec{m}) (\vec{m}^{(i)} - \vec{m})^{\mathrm{T}}$
总体散布 $S_{T} = \frac{1}{N} \sum_{l=1}^{N} (\vec{x}_{l} - \vec{m}) (\vec{x}_{l} - \vec{m})^{\mathrm{T}} = S_{W} + S_{B}$

易导出 $\overline{d}^2(\vec{x}) = Tr[S_W + S_B] = Tr[S_T]$ 1.

写出这三个

- 为使误差最小,不采用的特征向量,其对应 的特征值应尽可能小。因此, 将特征值按大 小次序标号,即
- $\lambda_1 > \lambda_2 > ... > \lambda_m > ... > \lambda_n > = 0$ 若首先采用前面的m 特征向量,便可使变换 误差最小。此时的变换矩阵为
- $\Phi = (\phi_1 \ \phi_2 \ \dots \ \phi_m)$ 020/11/16

∞填这两个空

动态聚类法

- ▶K—均值算法
- ▶ISODATA算法

有哪几种动态聚类法

DBSCAN

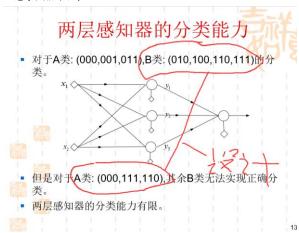
- 基于密度定义,我们将点分为:
 - ▶ 稠密区域内部的点(核心点)
 - ▶ 稠密区域边缘上的点(边界点)
- ➤ 稀疏区域中的点(噪声或背景点). 4.

填这两个空

5. 贝叶斯分类 最小错误率贝叶斯判别准则,最小风险贝叶斯判别准则

简答题:

1.感知器设计



正态分布的错误概率

■ 对于两类情况,设其模式向量分布为多变量正 态分布,且协方差矩阵相等。即

$$p(x \mid \omega_i) \sim N(m_i, C)$$

 $p(x \mid \omega_i) \sim N(m_i, C)$

• 采用似然比的对数值:

$$U_{ij} = \ln l_{ij}(x) = \ln p(x \mid \omega_i) + \ln p(x \mid \omega_j)$$

$$= x^t C^{-1}(m_i - m_j) - \frac{1}{2} (m_i + m_j)^t C^{-1}(m_i + m_j)$$

对数似然比的概率分布

- 对数似然比*U_{ii}*为正态分布。?
- U_{ij} 对于 ω_i 的数学期望:

$$E\{U_{ij}\} = \overline{U}_{ij} = \frac{1}{2}r_{ij}^{2}$$
 $E\{U_{ji}\} = \overline{U}_{ji} = ?$

- U_{ij} 对于 ω_i 的方差: $V_{ari}\{U_{ij}\} = r_{ij}^2$
- **!** 因此对于 $x \in \omega_i$, U_{ij} 的分布为 $N\{r_{ij}^2/2, r_{ij}^2\}$ 。
- 对于 $x \in \omega_j$, U_{ij} 的分布为 $N\{-r_{ij}^2/2, r_{ij}^2\}$

3.LSME 的简述, 以及为啥能够判别是否能线性可分

4.模式系统的组成部分,分别介绍

5.K-L 变换的简述

计算题:

- 1. 感知器(没有给定初始的权重)
- 2. K-均值算法(给定了初始的中心)
- 3. Wi/Wi(非)两分法。说明属于哪个类别,可能属于哪个类别,或不属于任何类别 类似该题
 - 3. 设有一个三类问题,其判别式为 $d_1(X) = x_1 + 2x_2 4$, $d_2(X) = x_1 4x_2 + 4$, $d_3(X) = -x_1 + 3$ 。用 ω_i / ω_i 两分法对模式空间的所有区域进行分类处理(即说明该区域属于哪个类别,或可能属于哪些类别,或不属于任何类别)。现有一模式 $X = \begin{bmatrix} 5,2 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$,用 ω_i / ω_i 两分法判定该模式属于哪一个类别。
- 4. 贝叶斯 原题
- . 贝叶斯分类。设在一维特征空间中两类样本服从正态分布, $\sigma_1 = \sigma_2 = 1$, $\rho_1 = \rho_2 = 1$, $\rho_2 = 1$,两类先验概率之比 $\rho_1 = \rho_2 = 1$,证式按基于最小错误率贝叶斯决策原则的分界面。