

- M 种模式类别的多变量正态类密度函数

具有 M 种模式类别的多变量正态类密度函数为：

$$p(\mathbf{x} | \omega_i) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\mathbf{C}_i|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \mathbf{C}_i^{-1} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i) \right\}, i = 1, 2, \dots, M$$

其中，每一类模式的分布密度都完全被其均值向量 \mathbf{m}_i 和协方差矩阵 \mathbf{C}_i 所规定，其定义为：

$$\mathbf{m}_i = E_i \{ \mathbf{x} \}$$

$$\mathbf{C}_i = E_i \{ (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)(\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \}$$

$\mathbf{m}_i = E_i(\mathbf{x})$ 表示对类别属于 ω_i 的模型的数学期望。

在上述公式中， \mathbf{x} 是 n 为列向量， $|\mathbf{C}_i|$ 为矩阵 \mathbf{C}_i 的行列式，协方差矩阵 \mathbf{C}_i 是对称的正定矩阵，其对角线上的元素 C_{kk} 是模式向量第 k 个元素的方差，非对角线上的元素 C_{jk} 是 \mathbf{x} 的第 j 个分量 x_j 和第 k 个分量 x_k 的协方差。当 x_j 和 x_k 统计独立时， $C_{jk}=0$ 。当协方差矩阵的全部非对角线上的元素都为零时，多变量正态类密度函数可简化为 n 个单变量正态类密度函数的乘积。

已知类别 ω_i 的**判别函数**可写成如下形式：

$$d_i(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x} | \omega_i) P(\omega_i), i = 1, 2, \dots, M$$

对于正态密度函数，可取自然对数的形式以方便计算（因为自然对数是单调递增的，取对数后不影响相应的分类性能），则有：

$$d_i(\mathbf{x}) = \ln p(\mathbf{x} | \omega_i) + \ln P(\omega_i), i = 1, 2, \dots, M$$

代入正态类密度函数，有：

$$d_i(\mathbf{x}) = \ln P(\omega_i) - \frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln |\mathbf{C}_i| - \frac{1}{2} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \mathbf{C}_i^{-1} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i), i = 1, 2, \dots, M$$

去掉与 i 无关的项（并不影响分类结果），有：

$$d_i(\mathbf{x}) = \ln P(\omega_i) - \frac{1}{2} \ln |\mathbf{C}_i| - \frac{1}{2} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \mathbf{C}_i^{-1} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_i), i = 1, 2, \dots, M$$

即为正态分布模式的贝叶斯判别函数。