

演習問題 1.23

一般の場合に、損失行列とクラスに対する事前確率が与えられたときに、期待損失を最小にする基準を導け。

【 期待損失 】

$$\sum_k L_{kj} p(C_k | \mathbf{x})$$

… (1.81)

【 解 】

クラス j を選択した場合の期待損失は、式 (1.81) で与えられる。これに対し、ベイズの定理を適用すると、 $p(C_k | \mathbf{x})$ は、

$$p(C_k | \mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x} | C_k) p(C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

となる。ここで、 $p(\mathbf{x})$ は、 k, j に依存しないため、期待損失を最小化する基準としては除去しても構わない。したがって、式 (1.81) は、

$$\sum_k L_{kj} p(\mathbf{x} | C_k) p(C_k)$$

のように書き直すことができ、これを最小化するクラス j を選択すればよい。損失行列とクラスに対する事前確率が与えられたとき、期待損失を最小にする基準は、以下のように一般化される。

$$j = \arg \min_l \sum_k L_{kl} p(\mathbf{x} | C_k) p(C_k)$$

【 $\arg \max$ と $\arg \min$ 】

数学において、 $\arg \max$ (argument of the maximum) とは、関数値が最大になるような定義域の元の集合を意味する。また逆に、 $\arg \min$ (argument of the minimum) とは、関数値が最小になるような定義域の元の集合を意味する。つまり、関数 $y = f(x)$ があった場合に、

$$\arg \max_x y = \arg \max_x f(x)$$

とは、関数 $f(x)$ を最大にする x を求めることを意味する。