

2次元特徴空間上に、以下に示す6個の学習パターンが分布している。

パターン1	(1, 1)	パターン2	(2, 1)
パターン3	(1, 3)	パターン4	(2, 4)
パターン5	(4, 3)	パターン6	(4, 2)

このうちパターン1, 2はクラス ω_1 に、パターン3, 4はクラス ω_2 に、パターン5, 6はクラス ω_3 にそれぞれ属しているものとする。

- [1] 上記学習パターン $\mathbf{x}(x_1, x_2)$ を、2次元特徴空間 (x_1, x_2) 上にプロットし、これらのパターンが線形分離可能であることを確認せよ。
- [2] いま、クラス $\omega_1, \omega_2, \omega_3$ の線形識別関数を、それぞれ $g_1(\mathbf{x}), g_2(\mathbf{x}), g_3(\mathbf{x})$ とし、パーセプトロンの学習規則を用いてこれら3種の線形識別関数を求めたい。初期設定を

$$\begin{aligned} g_1(\mathbf{x}) &= 6 + 2x_1 + x_2 \\ g_2(\mathbf{x}) &= 2 + x_1 + 5x_2 \\ g_3(\mathbf{x}) &= 1 + 6x_1 + x_2 \end{aligned}$$

とし、学習規則の式における定数 $\rho = 1$ とする。また、学習パターンは、パターン1からパターン6までこの順に繰り返し与えるものとする。繰り返し数1~8において、各線形識別関数の重みがどのように変化するかを観察せよ。

- [3] 上記処理は、繰り返し数20で収束し、最終的に得られる線形識別関数は以下であることを確認せよ（「演習」でのプログラミングチェック用）。

$$\begin{aligned} g_1(\mathbf{x}) &= 9 + 2x_1 \\ g_2(\mathbf{x}) &= 2 + x_1 + 5x_2 \\ g_3(\mathbf{x}) &= -2 + 6x_1 + 2x_2 \end{aligned}$$

- [4] 学習によって得られた上記線形識別関数から、決定境界

$g_1(\mathbf{x}) = g_2(\mathbf{x}), g_2(\mathbf{x}) = g_3(\mathbf{x}), g_3(\mathbf{x}) = g_1(\mathbf{x})$ を求め、図示せよ。