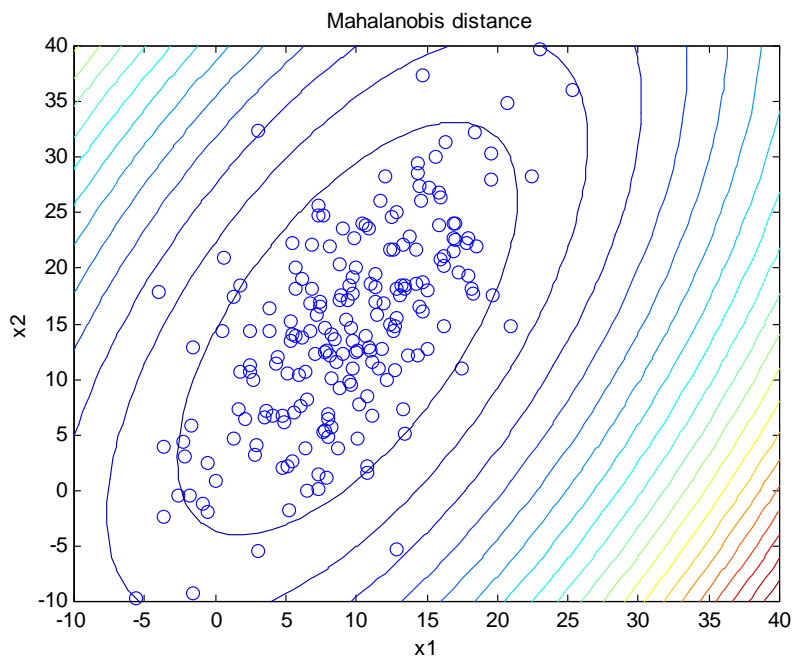


講義内容

1. 数値例
2. ベイズ則(Bayes Decision Rule)を用いた判別分析

マハラノビス距離の計算例

—サンプル分布と等距離線—



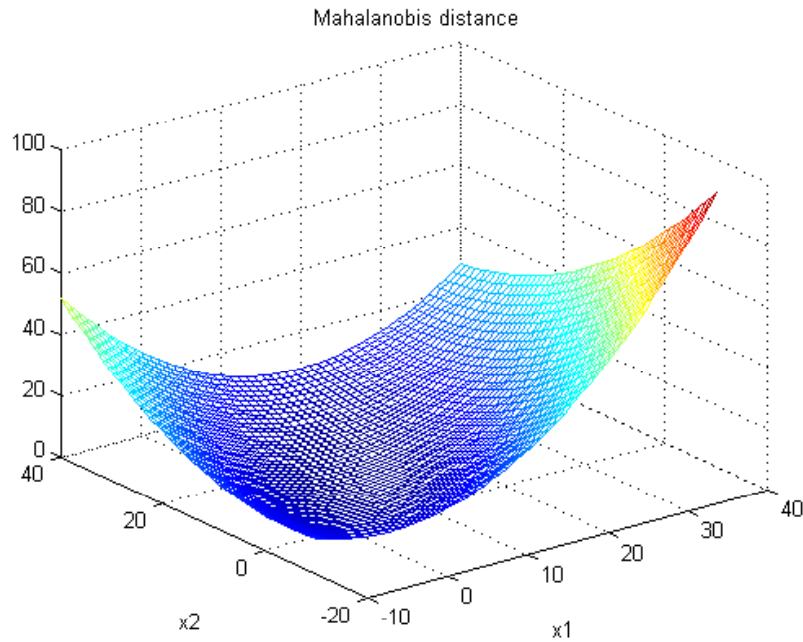
平均ベクトル：

9.3659
14.5690

共分散行列：

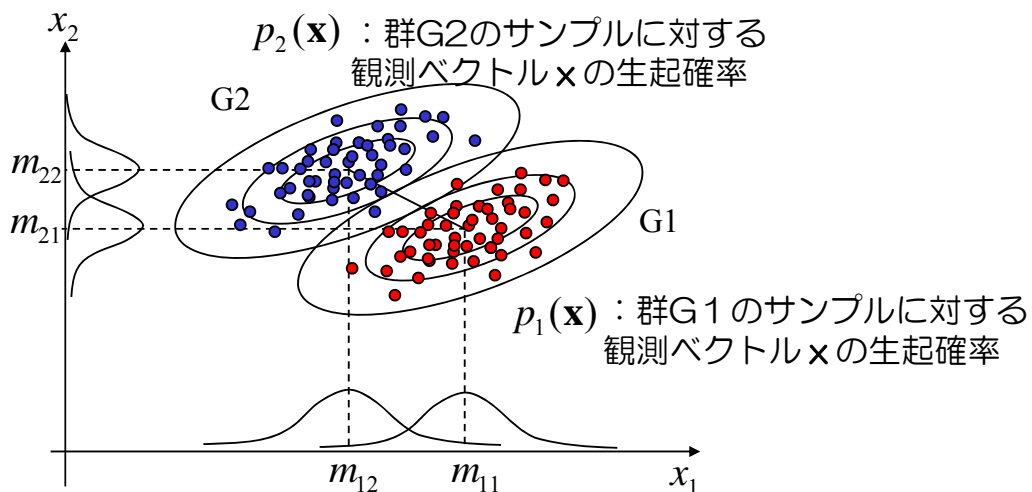
34.1644 33.5256
33.5256 81.1758

鳥瞰図による表示



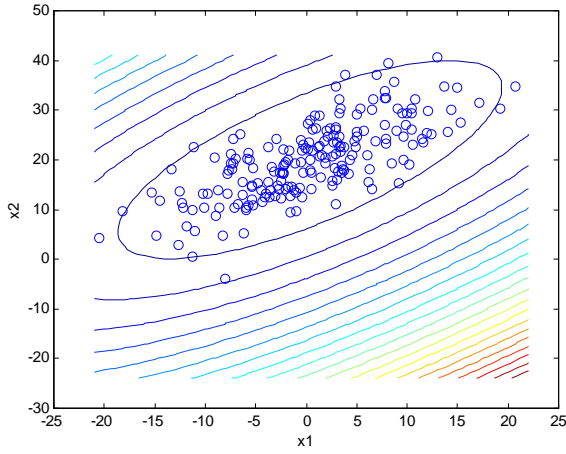
実際の手順

1. グループ分けが既知のサンプルを集め、各グループで母集団の共分散行列と平均を推定する。(準備段階)
2. 入力されたテストサンプルについて、各グループからのマハラノビス距離を計算し、近い方に分類する。

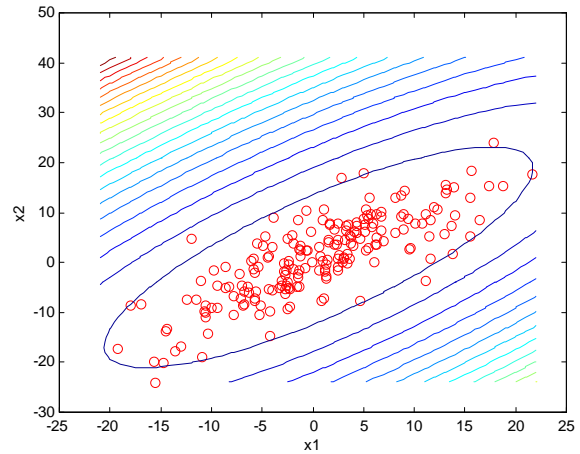


判別分析例 1

共分散行列が等しい場合

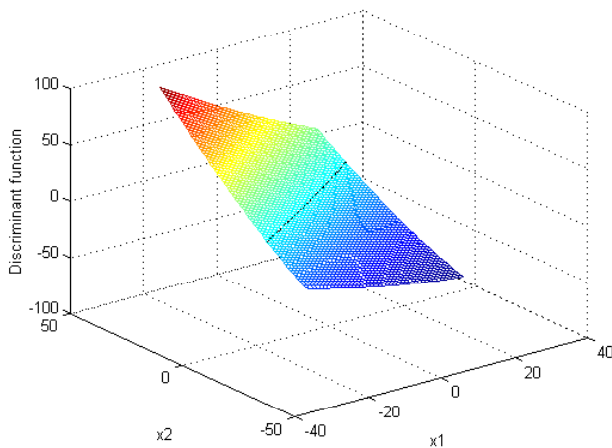


グループ1のサンプル（200個）と
マハラノビス等距離曲線

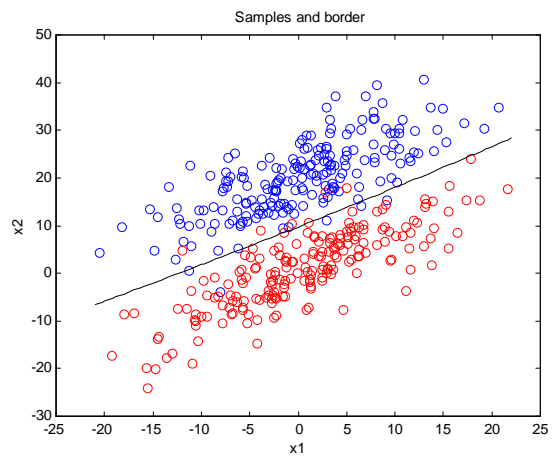


グループ2のサンプル（200個）と
マハラノビス等距離曲線

判別分析例 1（つづき）

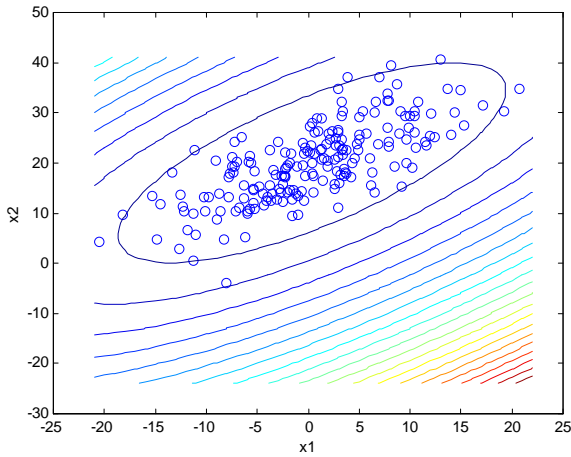


判別関数

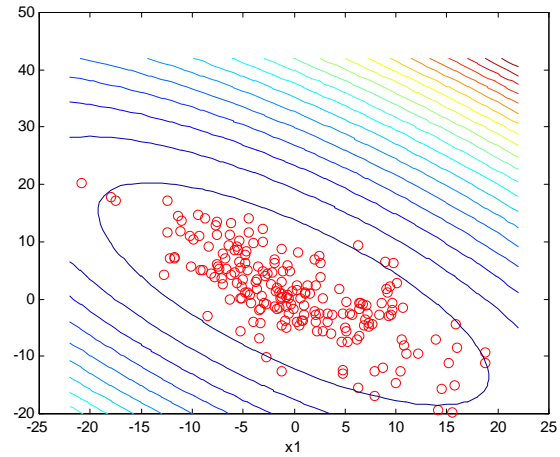


2グループのサンプルと
判別の境界

共分散行列が異なる場合

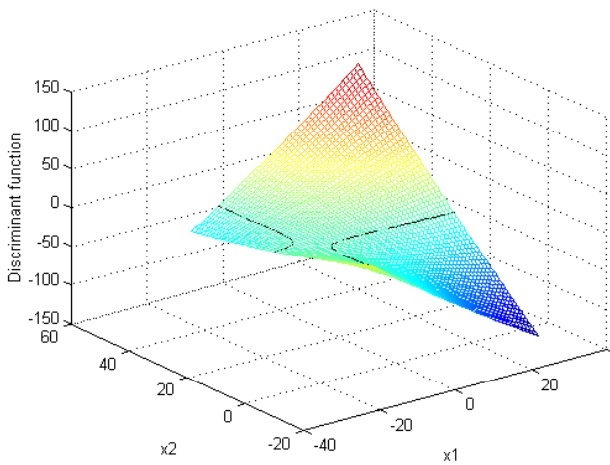


グループ1のサンプル（200個）と
マハラノビス等距離曲線

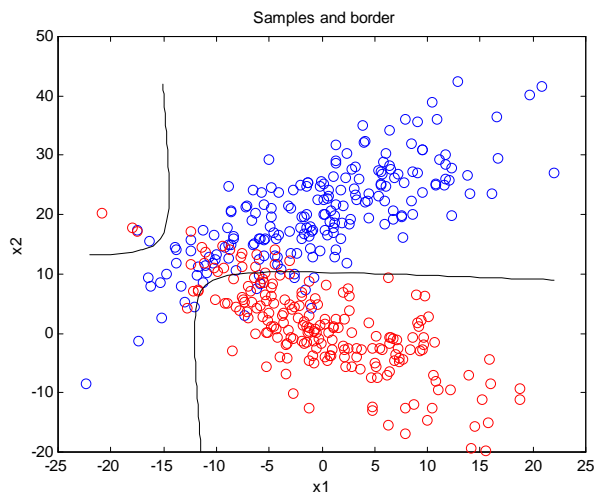


グループ2のサンプル（200個）と
マハラノビス等距離曲線

判別分析例 2（つづき）

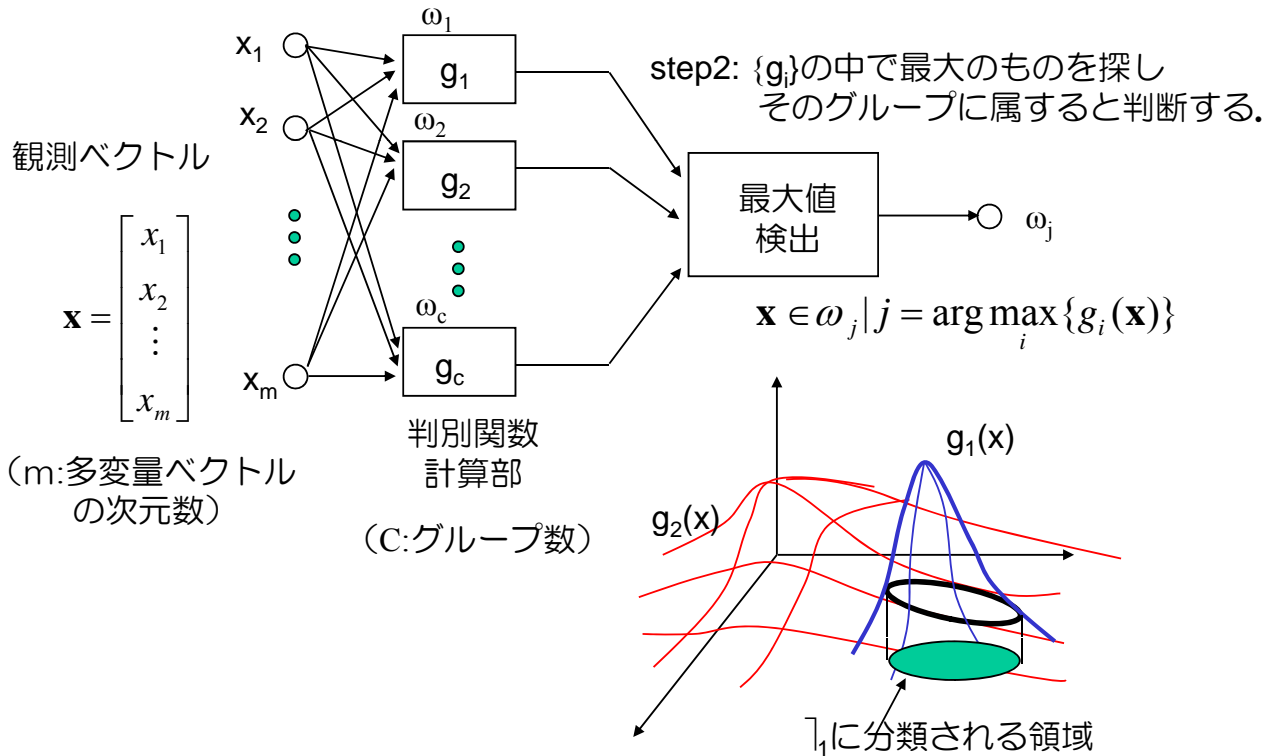


判別関数



2グループのサンプルと
判別の境界

step1: 入力された観測ベクトルに対して
各判別関数 $\{g_j\}$ を計算する。



ベイズの決定則

グループ ω_1 からサンプルが発生して、かつ、
そのときの観測ベクトルが \mathbf{x} である確率は

$$p(\omega_1, \mathbf{x}) = p(\omega_1)p(\mathbf{x}|\omega_1) = p(\mathbf{x})p(\omega_1|\mathbf{x}) \quad \dots(1)$$

と書ける。(1) 式より、事後確率は

$$p(\omega_1|\mathbf{x}) = \frac{p(\omega_1)p(\mathbf{x}|\omega_1)}{p(\mathbf{x})}$$

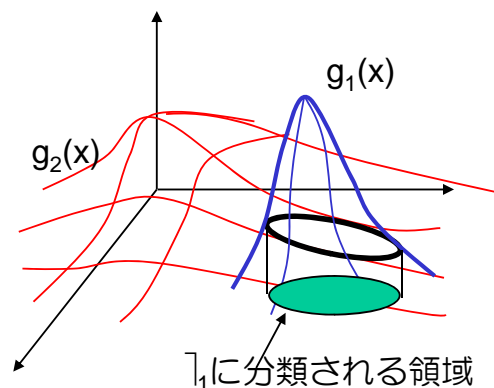
グループ G_2 についても同様に

$$p(\omega_2|\mathbf{x}) = \frac{p(\omega_2)p(\mathbf{x}|\omega_2)}{p(\mathbf{x})}$$

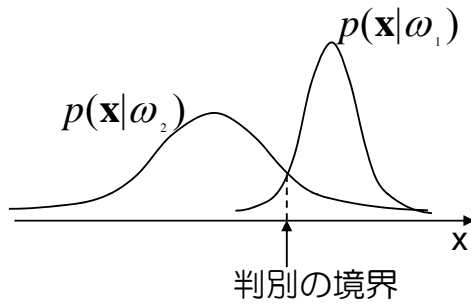
両者の分母は共通なので、分子で比較する。

$$\left. \begin{aligned} g_1(\mathbf{x}) &\equiv p(\omega_1)p(\mathbf{x}|\omega_1) \\ g_2(\mathbf{x}) &\equiv p(\omega_2)p(\mathbf{x}|\omega_2) \end{aligned} \right\}$$

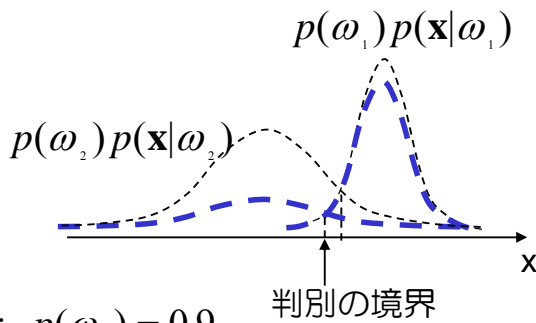
2つの事後確率の大小で
グループ分けを決定する
のに使う。



条件付き確率のみによる判別：



事後確率による判別：



例： $p(\omega_1) = 0.9$
 $p(\omega_2) = 0.1$

$$\begin{cases} g_1(\mathbf{x}) \equiv p(\omega_1)p(\mathbf{x}|\omega_1) \\ g_2(\mathbf{x}) \equiv p(\omega_2)p(\mathbf{x}|\omega_2) \end{cases}$$

以下の式の大小で判別する

$$f(\mathbf{x}) = g_1(\mathbf{x}) - g_2(\mathbf{x})$$

$f(\mathbf{x}) > 0$ then the sample belongs to ω_1
 $f(\mathbf{x}) < 0$ then the sample belongs to ω_2

ベイズ則とマハラノビスによる決定則との関係

各グループの生起確率が正規分布に従うものとする。

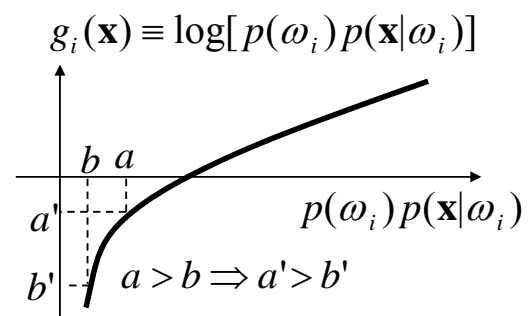
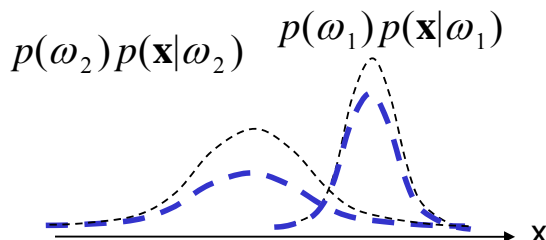
高次元正規分布の一般式：

$$p(\mathbf{x}) = (2\pi)^{-\frac{d}{2}} |\mathbf{C}|^{-\frac{1}{2}} \exp\left[-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m})^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m})\right]$$

事後確率の比較に際し、対数関数の単調増加性を利用して、対数事後確率による比較を行う。

$$g_1(\mathbf{x}) \equiv \log[p(\omega_1)p(\mathbf{x}|\omega_1)] = \log p(\omega_1) + \log p(\mathbf{x}|\omega_1)$$

$$g_2(\mathbf{x}) \equiv \log[p(\omega_2)p(\mathbf{x}|\omega_2)] = \log p(\omega_2) + \log p(\mathbf{x}|\omega_2)$$



i番目の判別関数：

$$g_i(\mathbf{x}) \equiv \log[p(\omega_i)p(\mathbf{x}|\omega_i)] = \log p(\omega_i) + \log p(\mathbf{x}|\omega_i)$$

ここで、正規分布の場合の条件付き確率は

$$p(\mathbf{x}|\omega_i) = (2\pi)^{-\frac{d}{2}} |\mathbf{C}_i|^{-\frac{1}{2}} \exp\left[-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \mathbf{C}_i^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)\right]$$

判別関数を書き下すと

$$\begin{aligned} g_i(\mathbf{x}) &= \log p(\omega_i) + \log p(\mathbf{x}|\omega_i) \\ &= \log p(\omega_i) \\ &\quad - \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_i)^T \mathbf{C}_i^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_i) - \frac{d}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \log |\mathbf{C}_i| \end{aligned}$$

共分散行列が共通の場合

グループ数が2で、共分散行列が同一の場合を考える

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}) &\equiv g_1(\mathbf{x}) - g_2(\mathbf{x}) \\ &= \log p(\omega_1) - \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_1)^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_1) - \frac{d}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \log |\mathbf{C}| \\ &\quad - \log p(\omega_2) + \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_2)^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_2) + \frac{d}{2} \log 2\pi + \frac{1}{2} \log |\mathbf{C}| \\ &= \log \frac{p(\omega_1)}{p(\omega_2)} + \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_2)^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_2) - \frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_1)^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m}_1) \end{aligned}$$

マハラノビス距離の差

$p(\omega_1) = p(\omega_2)$ ならば、マハラノビス距離で判別する場合に等しい

$p(\omega_1) \neq p(\omega_2)$ ならば、 $f(\mathbf{x})=0$ の境界が動く

