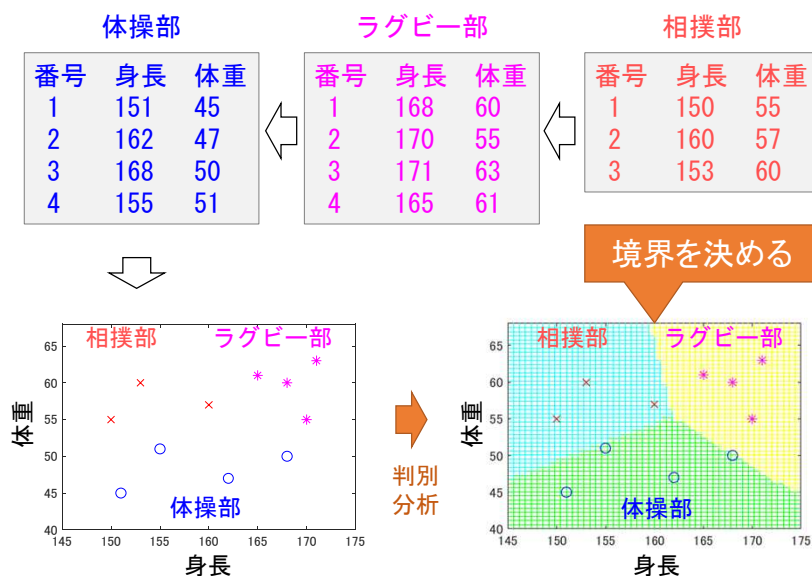


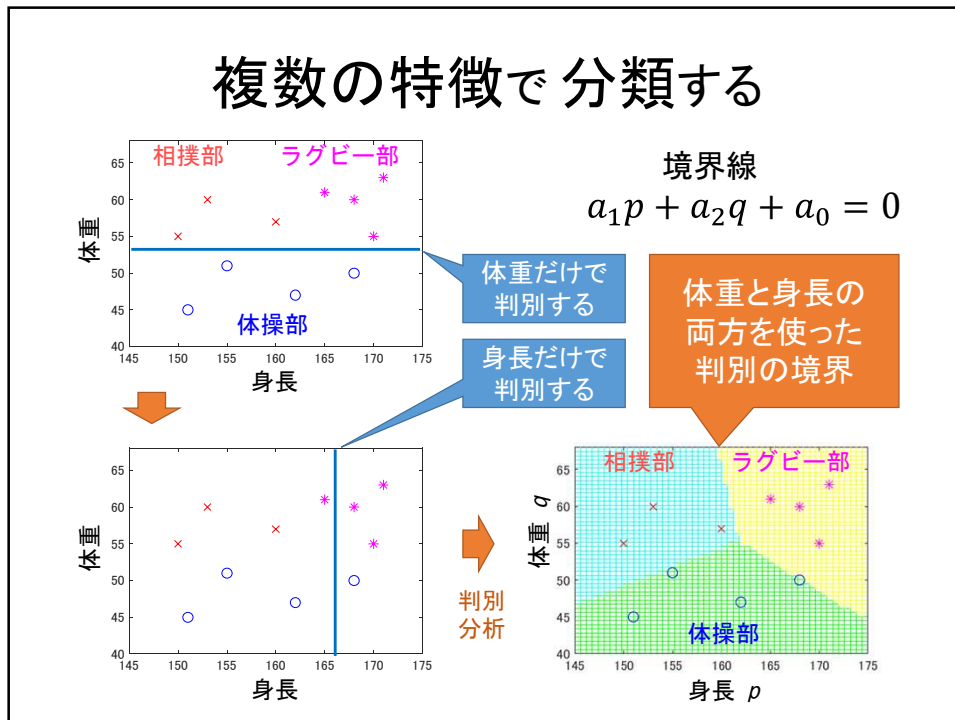
判別分析で 特徴で見分ける

1. 判別分析とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用

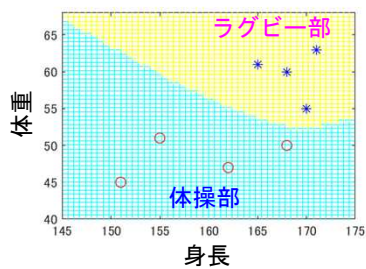
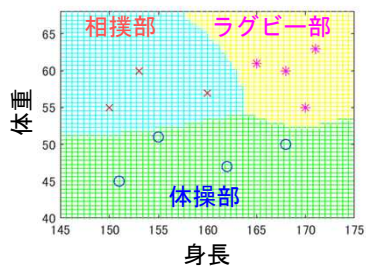
判別分析とは？



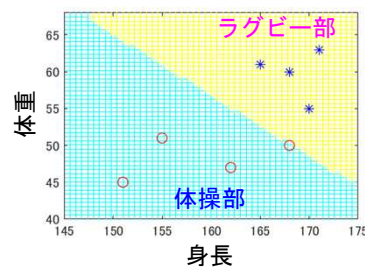
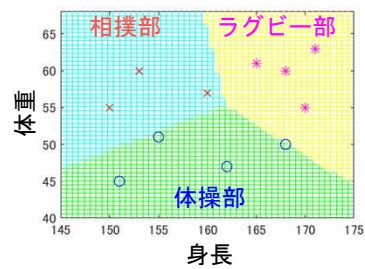
複数の特徴で分類する



境界が曲線(2次式)



境界が直線(1次式)



最新版

LDA : 無し
 正規化 : 無し
 不偏分散 : 無し
 2次判曲線 : 無し

```

Fmin2)+Fmin2; Z2(j)=y;
    for i=1:L; x=(i-1)/L*(Fmax1-
Fmin1)+Fmin1; Z1(i)=x;
        G1(i,j)=mvnpdf([x
y]',m1',s1);
        G2(i,j)=mvnpdf([x
y]',m2',s2);
        if(Nc==3) G3(i,j)=mvnpdf([x
y]',m3',s3); end
    end
end
figure('Position',[010 010 300 200]);%
図 1
%----- 等高線
Gmax=max(max(G1(:)),max(G2(:)));
if(Nc==3) Gmax=max(Gmax,max(G3(:)));
end
    contour(Z1,Z2,G1'/Gmax);
hold on;
    contour(Z1,Z2,G2'/Gmax);
hold on;
if(Nc==3) contour(Z1,Z2,G3'/Gmax);
hold on; end
colormap('jet');
%----- 入力データ
plot(Z1(1:L),Z2(1:L),'*');

```

線形判別をつかう

水俣病のネコ

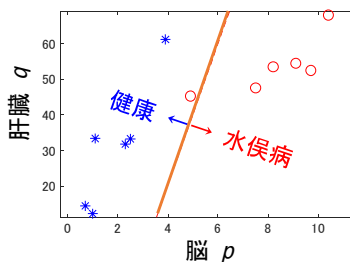
番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5
2	10.4	68.0
3	8.2	53.5
4	7.5	47.6
5	9.7	52.5
6	4.9	45.3

健康なネコ

番号	脳	肝臓
1	2.3	31.8
2	0.7	14.5
3	2.5	33.3
4	1.1	33.4
5	3.9	61.2
6	1.0	12.3

知床海岸のネコの
 脳と肝臓の水銀量
 (ppm)

石村貞夫「すぐわかる
 多変量解析」東京図書



境界線の方程式

$$\begin{aligned}
 q &= -(a_1 p + a_0) / a_2 \\
 &= 19.84 p - 59.04
 \end{aligned}$$

判別理由を分析する

水俣病のネコ

番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5
2	10.4	68.0
3	8.2	53.5
4	7.5	47.6
5	9.7	52.5
6	4.9	45.3

健康なネコ

番号	脳	肝臓
1	2.3	31.8
2	0.7	14.5
3	2.5	33.3
4	1.1	33.4
5	3.9	61.2
6	1.0	12.3

知床海岸のネコの
脳と肝臓の水銀量
(ppm)

石村貞夫「すぐわかる
多変量解析」東京図書

$$19.84 \overset{\text{脳}}{\downarrow} p - \overset{\text{肝臓}}{\downarrow} q = 59.04$$

差に意味がある

脳が重視される

理由を
分析

境界線の方程式

$$q = -(a_1 p + a_0) / a_2 \\ = 19.84 p - 59.04$$

2次判別をつかう

水俣病のネコ

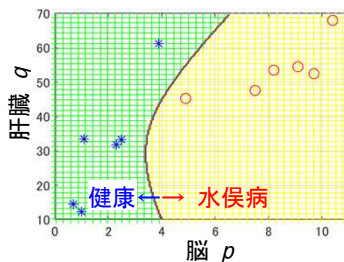
番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5
2	10.4	68.0
3	8.2	53.5
4	7.5	47.6
5	9.7	52.5
6	4.9	45.3

健康なネコ

番号	脳	肝臓
1	2.3	31.8
2	0.7	14.5
3	2.5	33.3
4	1.1	33.4
5	3.9	61.2
6	1.0	12.3

知床海岸のネコの
脳と肝臓の水銀量
(ppm)

石村貞夫「すぐわかる
多変量解析」東京図書

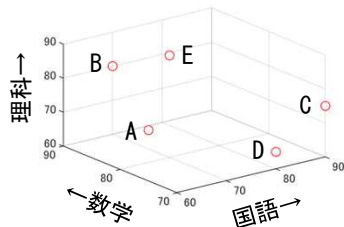


境界線の方程式

2次曲線が得られる
→ 高精度に判別

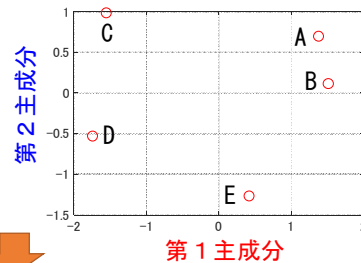
主成分分析 と併用する

3次元のデータ

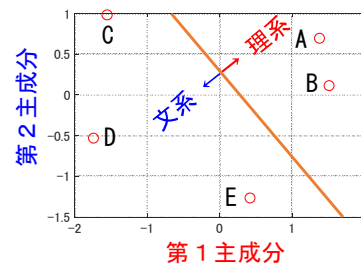


主成分分析
PCA

2次元のデータ



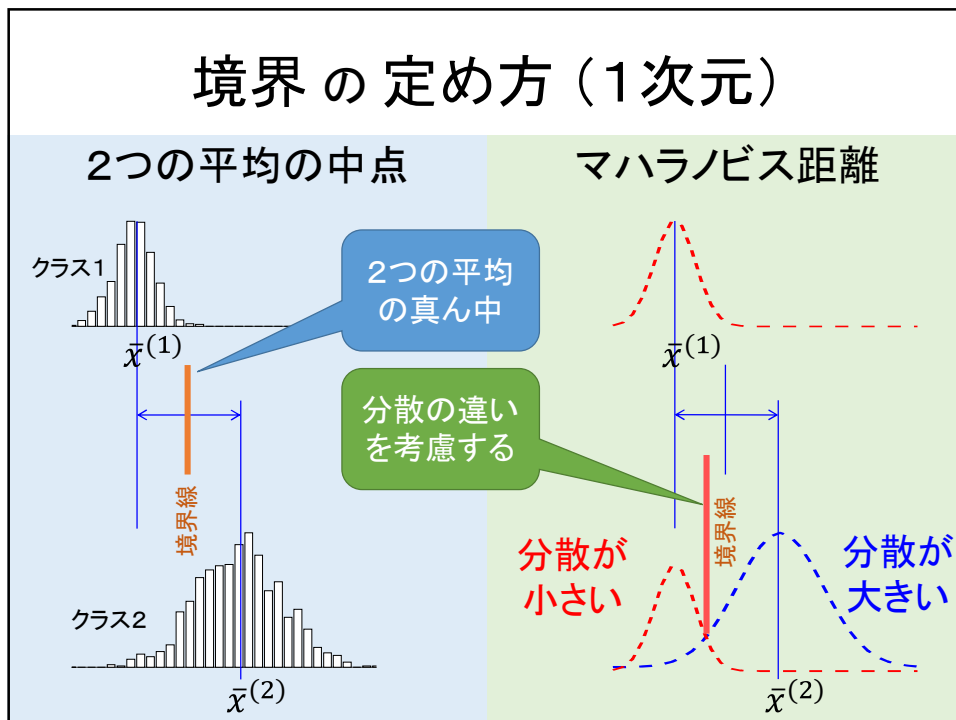
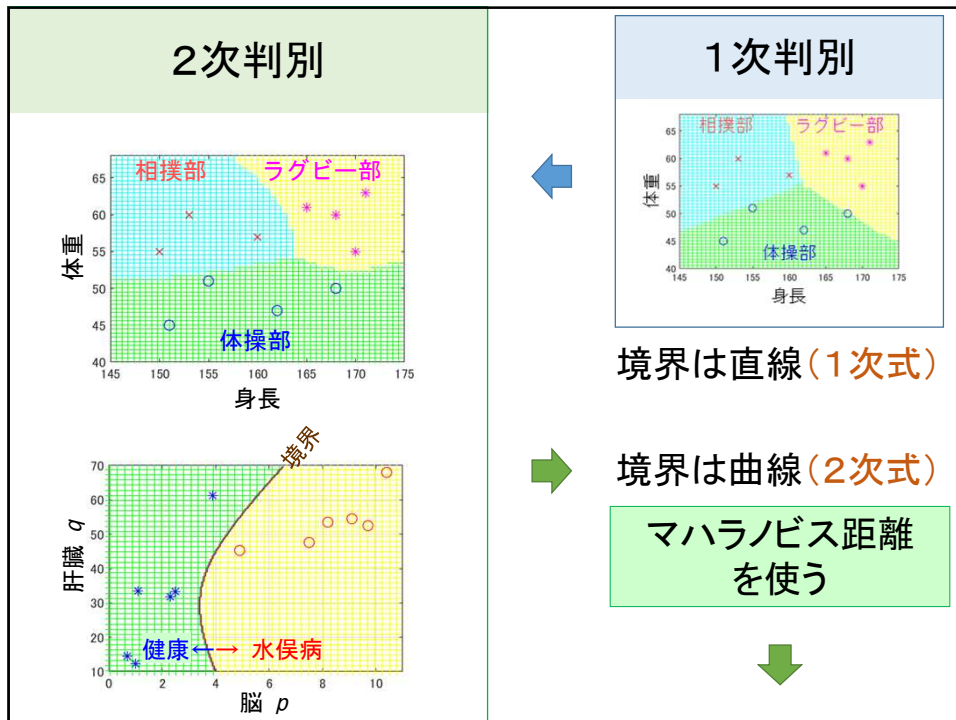
判別分析
LDA



例えば、
文系か理系か
↓
より正確に判別

判別分析で 特徴で見分ける

1. 線形判別とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用



2次判曲線：あり

```

Fmin2=40;
Fmax2=68;
L=50;
for j=2:L; y=(j-1)/L*(Fmax2-Fmin2)+Fmin2; Z2(j)=y;
for i=2:L; x=(i-1)/L*(Fmax1-Fmin1)+Fmin1; Z1(i)=x;
G1(j,i)=mvpndf([x y]',m1',s1);
G2(j,i)=mvpndf([x y]',m2',s2);
G3(j,i)=mvpndf([x y]',m3',s3);
end
end

figure('Position',[010 010 300 200]);
contour(Z1,Z2,G1); hold on;
contour(Z1,Z2,G2); hold on;
contour(Z1,Z2,G3); hold on;
axis([Fmin1,Fmax1,Fmin2,Fmax2]);
colormap('jet');

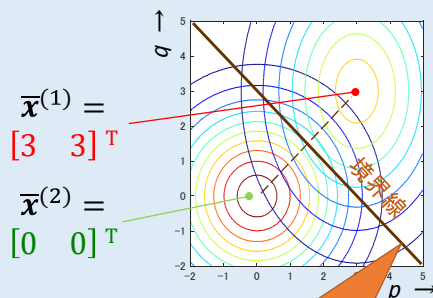
plot(d1(:,1),d1(:,2),'ob'); hold on;
plot(d2(:,1),d2(:,2),'*m'); hold on;
plot(d3(:,1),d3(:,2),'xr'); hold on;
axis([Fmin1,Fmax1,Fmin2,Fmax2]);

%----- マハラノビス境界線
figure('Position',[010 210 300 200]);
for j=1:L; y=(j-1)/L*(Fmax2-Fmin2)+Fmin2; Z2(j)=y;
for i=1:L; x=(i-1)/L*(Fmax1-Fmin1)+Fmin1; Z1(i)=x;
if( (G1(j,i)>G2(j,i)) && (G1(j,i)>G3(j,i)) )
plot(x,y,'+g'); hold on; end
if( (G2(j,i)>G1(j,i)) && (G2(j,i)>G3(j,i)) )
plot(x,y,'+y'); hold on; end
if( (G3(j,i)>G1(j,i)) && (G3(j,i)>G2(j,i)) )
plot(x,y,'+c'); hold on; end
end
end

```

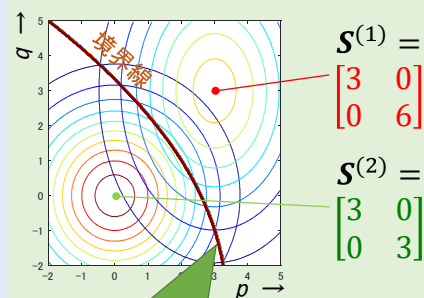
境界の定め方（2次元）

重心の中線



2つのクラスの重心
の間にある境界

マハラノビス距離

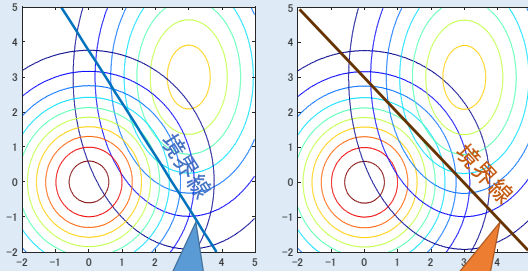


分散や共分散の
違いを考慮した境界

記号 T は転置を表す

境界の定め方 (2次元)

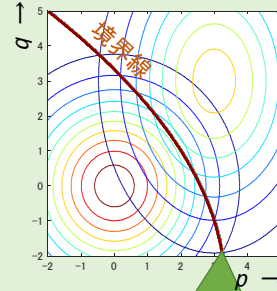
1次判別



線形判別
による境界

重心の中線
による境界

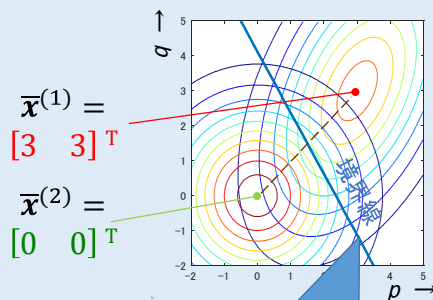
2次判別



マハラノビス距離
による境界

境界の定め方 (2次元)

1次判別

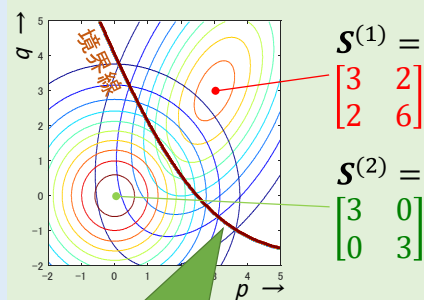


$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [3 \ 3]^T$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [0 \ 0]^T$$

線形判別
による境界

2次判別



$$\mathbf{S}^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 6 \end{bmatrix}$$

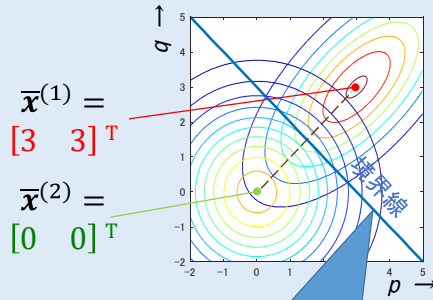
$$\mathbf{S}^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

マハラノビス距離
による境界

記号 T は転置を表す

境界の定め方 (2次元)

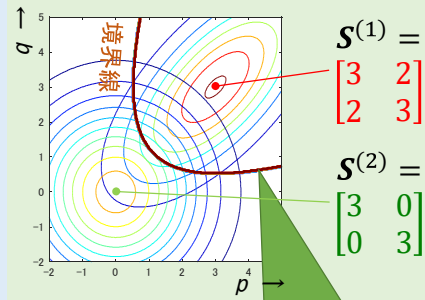
1次判別



線形判別
による境界

記号 T は転置を表す

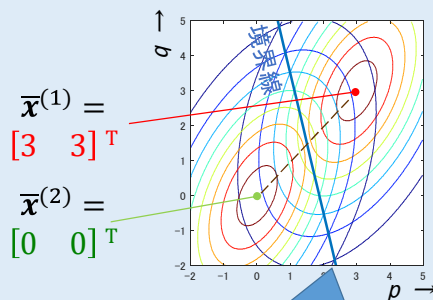
2次判別



マハラノビス距離
による境界

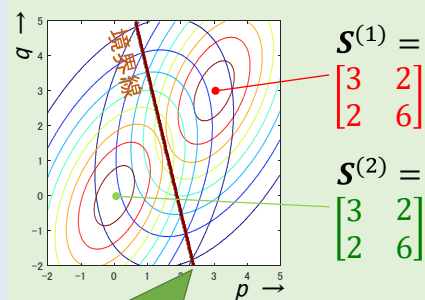
境界の定め方 (2次元)

1次判別



線形判別
による境界

2次判別



マハラノビス距離
による境界

$\mathbf{S}^{(1)} = \mathbf{S}^{(2)}$ ならば境界線は同じ

記号 T は転置を表す

```

        for i=1:L; x=(i-1)/L*(Fmax1-
Fmin1)+Fmin1; Z1(i)=x;
            G1(i,j)=mvnpdf([x
y]',m1',sgm1);
            G2(i,j)=mvnpdf([x
y]',m2',sgm2);
        end
    end

figure('Position',[10 10 300 300]);
contour(Z1,Z2,G1); hold on;
contour(Z1,Z2,G2); hold on;
colormap('jet');
for j=1:L
    for i=1:L
        if(G1(i,j)>G2(i,j)) G3(i,j)=1;
    else G3(i,j)=0; end
    end
end
G3=G3*max(max(G1(:)),max(G2(:)));
contour(Z1,Z2,G3,'LineWidth',2);
axis([Fmin1,Fmax1,Fmin2,Fmax2]);

figure('Position',[10 310 300 300]);
contour(Z1,Z2,G1); hold on;

```

境界の関数

$$a_1p + a_2q + a_0 + a_3p^2 + a_4q^2 + a_5pq = 0$$

2次判別は2次式

マハラノビス距離
による境界線

重心の中線
となる境界線

$$a_1p + a_2q + a_0 = 0$$

1次判別は1次式

線形判別
による境界線

境界の関数

$$a_1p + a_2q + a_0 + a_3p^2 + a_4q^2 + a_5pq = 0$$

2次式

$$\frac{1}{\sqrt{|S|(2\pi)^2}} e^{-\frac{(x-\bar{x})^T S^{-1} (x-\bar{x})}{2}}$$

点 x と点 \bar{x} の間の
マハラノビス距離

$$a_1p + a_2q + a_0 = 0$$

1次式

$$\frac{a_0 + a_1p + a_2q}{\sqrt{a_1^2 + a_2^2}}$$

直線と点 (p, q) の間の
ユークリッド距離

参考

$$x = \begin{bmatrix} p \\ q \end{bmatrix}, \bar{x} = \begin{bmatrix} \bar{p} \\ \bar{q} \end{bmatrix}, S = \begin{bmatrix} s_{11} & s_{12} \\ s_{21} & s_{22} \end{bmatrix} \text{ とすると、}$$

但し、 $s_{21} = s_{12}$

$$(x - \bar{x})^T S^{-1} (x - \bar{x}) = \begin{bmatrix} p & q & 1 & p^2 & q^2 & pq \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_0 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{bmatrix}$$

← 1次 → ← 2次 →

ここで、

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_0 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{bmatrix} = \frac{1}{s_{11}s_{22} - s_{12}^2} \begin{bmatrix} 2(s_{12}\bar{q} - s_{22}\bar{p}) \\ 2(s_{12}\bar{p} - s_{11}\bar{q}) \\ s_{22}\bar{p}^2 + s_{11}\bar{q}^2 - 2s_{12}\bar{p}\bar{q} \\ s_{22} \\ s_{11} \\ -2s_{12} \end{bmatrix}$$

判別分析で 特徴で見分ける

1. 線形判別とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用

手順① データを文字で表現

水俣病のネコ

番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5
2	10.4	68.0
3	8.2	53.5
4	7.5	47.6
5	9.7	52.5
6	4.9	45.3

健康なネコ

番号	脳	肝臓
1	2.3	31.8
2	0.7	14.5
3	2.5	33.3
4	1.1	33.4
5	3.9	61.2
6	1.0	12.3

$$x_1^{(1)} = [9.1 \quad 54.5]^T$$

$$x_2^{(1)} = [10.4 \quad 68.0]^T$$

⋮

$$x_6^{(1)} = [4.9 \quad 45.3]^T$$



$$x_1^{(2)} = [2.3 \quad 31.8]^T$$

$$x_2^{(2)} = [0.7 \quad 14.5]^T$$

⋮

$$x_6^{(2)} = [1.0 \quad 12.3]^T$$

Tは転置

手順② クラス毎の平均

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T \quad \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T$$



$$\bar{\mathbf{x}}^{(k)} = \frac{1}{N^{(k)}} \sum_{i=1}^{N^{(k)}} \mathbf{x}_i^{(k)}, \quad \text{クラス } k = 1, 2$$



$$\begin{array}{l} \mathbf{x}_1^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [0.80 \quad 0.93]^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_1^{(2)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [0.38 \quad 0.72]^T \\ \vdots \end{array} \quad \begin{array}{l} \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \end{array} \quad \begin{array}{l} \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \\ \end{array}$$

	2.10	14.43		-1.22	-16.58
	-0.10	-0.07		0.58	2.22
	-0.80	-5.97		-0.82	2.32
	1.40	-1.07		1.98	30.12
	-3.40	-8.27		-0.92	-18.78

手順③ 分散共分散行列

$$\begin{array}{l} \mathbf{x}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0.80 & 0.93 \\ 2.10 & 14.43 \\ -0.10 & -0.07 \\ -0.80 & -5.97 \\ 1.40 & -1.07 \\ -3.40 & -8.27 \end{bmatrix}^T \\ N^{(1)} = 6 \end{array} \quad \begin{array}{l} \mathbf{x}^{(2)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = \begin{bmatrix} 0.38 & 0.72 \\ -1.22 & -16.58 \\ 0.58 & 2.22 \\ -0.82 & 2.32 \\ 1.98 & 30.12 \\ -0.92 & -18.78 \end{bmatrix}^T \\ N^{(2)} = 6 \end{array}$$



$$\mathbf{S}^{(k)} = \frac{1}{N^{(k)} - 1} (\mathbf{x}^{(k)} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)})(\mathbf{x}^{(k)} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)})^T, \quad k = 1, 2$$

不偏分散



$$\mathbf{S}^{(1)} = \begin{bmatrix} 3.84 & 12.49 \\ 12.49 & 62.85 \end{bmatrix} \quad \mathbf{S}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.48 & 19.36 \\ 19.36 & 309.13 \end{bmatrix}$$

手順④ クラス内分散

$$S_w = \sum_{k=1}^2 \frac{N^{(k)} - 1}{N^{(1)} + N^{(2)} - 2} S^{(k)}$$



$$S_w = \frac{(6 - 1)S^{(1)} + (6 - 1)S^{(2)}}{6 + 6 - 2}$$

$$= \begin{bmatrix} 2.66 & 15.93 \\ 15.93 & 185.99 \end{bmatrix}$$

手順⑤ 全体の平均

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T \quad \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T$$



$$\bar{\mathbf{x}} = \sum_{k=1}^2 \frac{N^{(k)}}{N^{(1)} + N^{(2)}} \bar{\mathbf{x}}^{(k)}$$



$$\bar{\mathbf{x}} = [5.11 \quad 42.33]^T$$

手順⑥ クラス間分散

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T$$

$$\bar{\mathbf{x}} = [5.11 \quad 42.33]^T$$

$$\mathbf{S}_b = \sum_{k=1}^2 \frac{N^{(k)}}{N^{(1)} + N^{(2)}} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)}) (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)})^T$$

$$\mathbf{S}_b = \begin{bmatrix} 10.19 & 35.88 \\ 35.88 & 126.38 \end{bmatrix}$$

手順⑦ 固有値問題

$$\mathbf{S}_w = \begin{bmatrix} 2.66 & 15.93 \\ 15.93 & 185.99 \end{bmatrix}$$

クラス内分散

$$\mathbf{S}_b = \begin{bmatrix} 10.19 & 35.88 \\ 35.88 & 126.38 \end{bmatrix}$$

クラス間分散

$$\mathbf{S}_b \mathbf{U} = \mathbf{S}_w \mathbf{U} \mathbf{L}$$

[V, D]=eig(Sb, Sw)
MATLAB

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} 0.34 & -0.81 \\ -0.10 & 0.04 \end{bmatrix} \quad \mathbf{L} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 4.50 \end{bmatrix}$$

原田達也, 「画像認識」, 講談社MLPシリーズ

手順⑦の意味 「最小二乗法」

$$\text{maximize } \frac{\mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u}}{\mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u}} \quad \begin{array}{l} \text{クラス間分散} \rightarrow \text{大きく} \\ \text{クラス内分散} \rightarrow \text{小さく} \end{array}$$

$$\text{maximize } \mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u} \quad \text{s.t.} \quad \mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u} = 1$$

$$J(\mathbf{u}) = \mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u} + \lambda(\mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u} - 1)$$

$$\frac{\partial J(\mathbf{u})}{\partial(\mathbf{u})} = 2 \mathbf{S}_b \mathbf{u} - 2 \lambda \mathbf{S}_w \mathbf{u} = 0$$

$$\mathbf{S}_b \mathbf{U} = \mathbf{S}_w \mathbf{U} \mathbf{L}$$

原田達也「画像認識」講談社

参考

手順⑦'

$$\mathbf{S}_w = \begin{bmatrix} 2.66 & 15.93 \\ 15.93 & 185.99 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T \\ \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T \end{array}$$

$$\mathbf{u} = \mathbf{S}_w^{-1} (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)}) \quad \begin{array}{l} A = (\text{inv}(\mathbf{S}_w) * (\mathbf{m}_1 - \mathbf{m}_2)) \\ \text{MATLAB} \end{array}$$

$$[a_0 \quad a_1 \quad a_2] = [-10.21 \quad 3.43 \quad -0.17]$$

$$q = -\frac{a_1}{a_2} p - \frac{a_0}{a_2} = 19.84p - 59.04$$

石村貞夫「すぐわかる多変量解析」東京図書

手順⑧ クラスの中心

$$\bar{x}^{(1)} = [8.30 \ 53.57]^T$$

$$\bar{x}^{(2)} = [1.92 \ 31.08]^T$$

$$U = \begin{bmatrix} 0.34 & -0.81 \\ -0.10 & 0.04 \end{bmatrix}$$

$$a_0 = \frac{-[a_1 \ a_2] \cdot (\bar{x}^{(1)} + \bar{x}^{(2)})}{2}$$

$$a_0 = 2.41$$

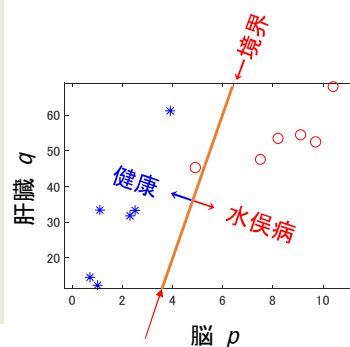
$$a_1 = -0.81$$

$$a_2 = 0.04$$

$$[a_0 \ a_1 \ a_2] = [2.41 \ -0.81 \ 0.04]$$

クラス境界の計算結果

水俣病のネコ			健康なネコ			境界線からの ユークリッド距離	
番号	脳	肝臓	番号	脳	肝臓	水俣病	健康ネコ
1	9.1	54.5	1	2.3	31.8	-3.37	2.28
2	10.4	68.0	2	0.7	14.5	-3.99	3.00
3	8.2	53.5	3	2.5	33.3	-2.53	2.15
4	7.5	47.6	4	1.1	33.4	-2.12	3.55
5	9.7	52.5	5	3.9	61.2	-4.07	2.16
6	4.9	45.3	6	1.0	12.3	0.36	2.59



$$D(p, q) = \frac{a_0 + a_1 p + a_2 q}{\sqrt{a_1^2 + a_2^2}}$$

p, q の1次式

$$q = -\frac{a_1}{a_2} p - \frac{a_0}{a_2}$$

$$= 19.84p - 59.04$$

判別理由を分析する

水俣病のネコ			健康なネコ			知床海岸のネコの 脳と肝臓の水銀量 (ppm)
番号	脳	肝臓	番号	脳	肝臓	
1	9.1	54.5	1	2.3	31.8	石村貞夫「すぐわかる 多変量解析」東京図書
2	10.4	68.0	2	0.7	14.5	
3	8.2	53.5	3	2.5	33.3	
4	7.5	47.6	4	1.1	33.4	
5	9.7	52.5	5	3.9	61.2	
6	4.9	45.3	6	1.0	12.3	

境界線の方程式

$$q = -(a_1 p + a_0) / a_2 = 19.84 p - 59.04$$

理由を分析

差に意味がある
脳が重視される

参考

手順⑨ クラスの中心(その2)

$$\bar{x}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T$$

$$\bar{x}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T$$

$$U = \begin{bmatrix} 0.34 & -0.81 \\ -0.10 & 0.04 \end{bmatrix}$$

$$b_0 = \frac{-[a_1 \quad a_2] \cdot (\bar{x}^{(1)} + \bar{x}^{(2)})}{2}$$

$$b_0 = 2.35$$

$$b_1 = 0.34$$

$$b_2 = -0.10$$

$$[b_0 \quad b_1 \quad b_2] = [2.35 \quad 0.34 \quad -0.10]$$

参考

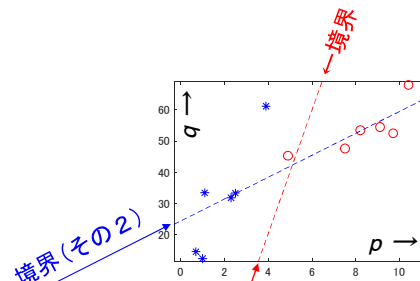
境界(その2)の計算結果

水俣病のネコ

番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5
2	10.4	68.0
3	8.2	53.5
4	7.5	47.6
5	9.7	52.5
6	4.9	45.3

健康なネコ

番号	脳	肝臓
1	2.3	31.8
2	0.7	14.5
3	2.5	33.3
4	1.1	33.4
5	3.9	61.2
6	1.0	12.3



$$q = -\frac{b_1}{b_2}p - \frac{b_0}{b_2}$$

$$= 3.52p + 24.33$$

$$q = -\frac{a_1}{a_2}p - \frac{a_0}{a_2}$$

$$= 19.84p - 59.04$$

判別分析で 特徴で見分ける

1. 線形判別とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用

MATLAB

MATLAB

① 元のデータ

```
clear all; close all;

d1=[9. 1000    54. 5000;% 水俣病のネコ
    10. 4000   68. 0000;
     8. 2000   53. 5000;
     7. 5000   47. 6000;
     9. 7000   52. 5000;
     4. 9000   45. 3000];
d2=[2. 3000   31. 8000;% 健康なネコ
    0. 7000   14. 5000;
     2. 5000   33. 3000;
     1. 1000   33. 4000;
     3. 9000   61. 2000;
     1. 0000   12. 3000];

MM=length(d1(1,:));% 属性の種類
N1=length(d1(:,1));% クラス1のデータ数
N2=length(d2(:,1));% クラス2のデータ数
NN=N1+N2;
```

MATLAB

② データの線形判別

```
m1=mean(d1) % 平均ベクトル (クラス1)
m2=mean(d2) % 平均ベクトル (クラス2)

x1=d1-m1    % 平均偏差行列 (クラス1)
x2=d2-m2    % 平均偏差行列 (クラス2)

S1=x1'*x1/(N1-1) % 分散共分散行列 (クラス1)
S2=x2'*x2/(N2-1) % 分散共分散行列 (クラス2)

mm=(N1*m1+N2*m2)/(N1+N2);
Sb=(N1*(mm-m1)'*(mm-m1)+N2*(mm-m2)'*(mm-m2))/NN; % クラス間分散
Sw=((N1-1)*S1+(N2-1)*S2)/(NN-2); % クラス内分散

[V,D]=eig(Sb,Sw) % 固有値問題

A(:)=V(:,MM); % 係数ベクトル1
B(:)=V(:,MM-1); % 係数ベクトル2

AO=-(m1*A'+m2*A')/2; % 中点1
BO=-(m1*B'+m2*B')/2; % 中点2
```

MATLAB

全て

古い

LDA : あり
正規化 : あり
不偏分散 : あり
2次曲線 : なし

```
[V, D]=eig(Sb, Sw); % 固有値問題
A(:)=V(:, MM); B(:)=V(:, MM-1);
A=[-(m1*A'+m2*A')/2 A];
B=[-(m1*B'+m2*B')/2 B];

figure('Position',[10 10 300 200]); %
図示 : 判別直線
plot(d1(:, 1), d1(:, 2), 'or'); hold on;
plot(d2(:, 1), d2(:, 2), 'b'); hold on;
xx=linspace(Fmin1, Fmax1, 32);
yy=(-A(2)*xx-A(1))/A(3);
plot(xx, yy, 'r--');
yy=(-B(2)*xx-B(1))/B(3); hold on;
plot(xx, yy, 'b--');
axis([Fmin1, Fmax1, Fmin2, Fmax2]);

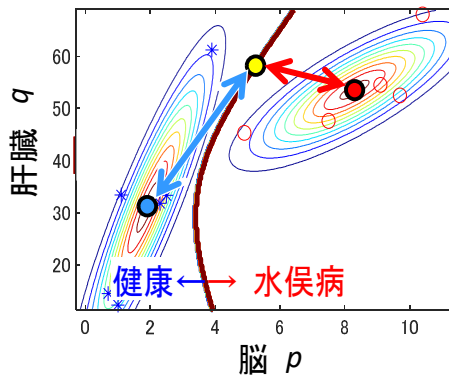
%----- 別解
C=(inv(Sw)*(m1'-m2'))';
C=[-(m1*C'+m2*C')/2 C]; % 3成分の比は
Aと同じ

%----- 図示 : 2次判別の境界
と等高線
l=300;
```

判別分析で 特徴で見分ける

1. 線形判別とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用

2種類の距離



水俣病のネコ			健康なネコ		
番号	脳	肝臓	番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5	1	2.3	31.8
2	10.4	68.0	2	0.7	14.5
3	8.2	53.5	3	2.5	33.3
4	7.5	47.6	4	1.1	33.4
5	9.7	52.5	5	3.9	61.2
6	4.9	45.3	6	1.0	12.3

ユークリッド距離
→ 異なる

マハラビス距離
→ 同じ

↔ は●から●までの距離
↔ は●から●までの距離

再掲

手順① データを文字で表現

番号	脳	肝臓	番号	脳	肝臓
1	9.1	54.5	1	2.3	31.8
2	10.4	68.0	2	0.7	14.5
3	8.2	53.5	3	2.5	33.3
4	7.5	47.6	4	1.1	33.4
5	9.7	52.5	5	3.9	61.2
6	4.9	45.3	6	1.0	12.3

$$x_1^{(1)} = [9.1 \ 54.5]^T$$

$$x_1^{(2)} = [2.3 \ 31.8]^T$$

$$x_2^{(1)} = [10.4 \ 68.0]^T$$

$$x_2^{(2)} = [0.7 \ 14.5]^T$$

⋮

⋮

Tは転置

$$x_6^{(1)} = [4.9 \ 45.3]^T$$

$$x_6^{(2)} = [1.0 \ 12.3]^T$$

再掲

手順② クラス毎の平均

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [8.30 \quad 53.57]^T \quad \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [1.92 \quad 31.08]^T$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(k)} = \frac{1}{N^{(k)}} \sum_{i=1}^{N^{(k)}} \mathbf{x}_i^{(k)}, \quad \text{クラス } k = 1, 2$$

$$\begin{array}{cc} \mathbf{x}_1^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [& 0.80 & 0.93 &]^T & \mathbf{x}_1^{(2)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [& 0.38 & 0.72 &]^T \\ & 2.10 & 14.43 & & & -1.22 & -16.58 \\ \vdots & -0.10 & -0.07 & & \vdots & 0.58 & 2.22 \\ & -0.80 & -5.97 & & & -0.82 & 2.32 \\ & 1.40 & -1.07 & & & 1.98 & 30.12 \\ & -3.40 & -8.27 & & & -0.92 & -18.78 \end{array}$$

再掲

手順③ 分散共分散行列

$$\begin{array}{cc} \mathbf{x}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0.80 & 0.93 \\ 2.10 & 14.43 \\ -0.10 & -0.07 \\ -0.80 & -5.97 \\ 1.40 & -1.07 \\ -3.40 & -8.27 \end{pmatrix}^T & \mathbf{x}^{(2)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)} = \begin{pmatrix} 0.38 & 0.72 \\ -1.22 & -16.58 \\ 0.58 & 2.22 \\ -0.82 & 2.32 \\ 1.98 & 30.12 \\ -0.92 & -18.78 \end{pmatrix}^T \\ N^{(1)} = 6 & N^{(2)} = 6 \end{array}$$

$$\mathbf{S}^{(k)} = \frac{1}{N^{(k)} - 1} (\mathbf{x}^{(k)} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)})(\mathbf{x}^{(k)} - \bar{\mathbf{x}}^{(k)})^T, \quad k = 1, 2$$

不偏分散

$$\mathbf{S}^{(1)} = \begin{pmatrix} 3.84 & 12.49 \\ 12.49 & 62.85 \end{pmatrix} \quad \mathbf{S}^{(2)} = \begin{pmatrix} 1.48 & 19.36 \\ 19.36 & 309.13 \end{pmatrix}$$

手順④ マハラノビス距離

x と $\bar{x}^{(k)}$ の距離の自乗は

$$D_{(k)}^2(x) = (x - \bar{x}^{(k)})^T (S^{(k)})^{-1} (x - \bar{x}^{(k)})$$

$k=1,2$

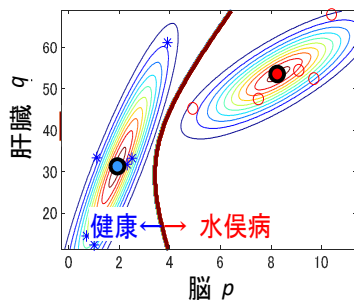


(p, q) を (脳, 肝臓) のデータとすると

$$D_{(1)}^2(x) = [p - 8.30 \quad q - 53.57] \begin{bmatrix} 3.84 & 12.49 \\ 12.49 & 62.85 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} p - 8.30 \\ q - 53.57 \end{bmatrix}$$

$$D_{(2)}^2(x) = [p - 1.92 \quad q - 31.08] \begin{bmatrix} 1.48 & 19.36 \\ 19.36 & 309.13 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} p - 1.92 \\ q - 31.08 \end{bmatrix}$$

計算の結果



$D_{(1)}$: ●からの距離

$D_{(2)}$: ●からの距離

	番号	脳	肝臓
水俣病のネコ	1	9.1	54.5
	2	10.4	68.0
	3	8.2	53.5
	4	7.5	47.6
	5	9.7	52.5
	6	4.9	45.3
健康なネコ	1	2.3	31.8
	2	0.7	14.5
	3	2.5	33.3
	4	1.1	33.4
	5	3.9	61.2
	6	1.0	12.3

マハラノビス距離

$D_{(1)}^2$ $D_{(2)}^2$

0.29 123.20
3.75 145.91
0.01 90.09
0.68 77.77
1.92 155.68
3.35 16.93

9.60 0.43
24.30 1.01
8.84 0.75
13.95 3.45
26.63 2.97
27.69 1.39

大小で判別する

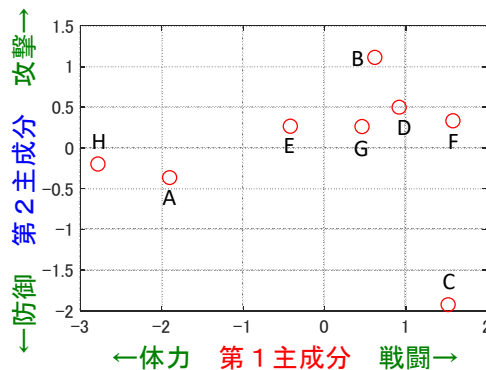
判別分析で 特徴で見分ける

1. 線形判別とは？
2. マハラノビス距離
3. 線形判別の手順
4. マハラノビス距離の計算法
5. 主成分分析(PCA)との併用

PCAで特徴を集約

グループ1		体力	攻撃	防御
A	ハピナス	496	129	169
H	ラッキー	487	60	128
E	カビゴン	330	190	169

グループ2		体力	攻撃	防御
B	ケッキング	284	290	166
C	ルギア	235	193	310
D	ガブリアス	239	261	193
F	パルキア	189	280	215
G	メルメタル	264	226	190



3種類の特徴を



2種類に集約する

少ない特徴で境界を決める

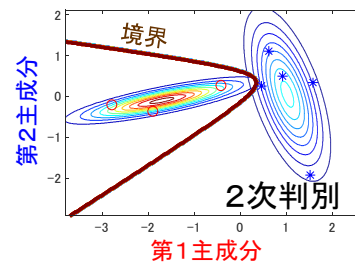
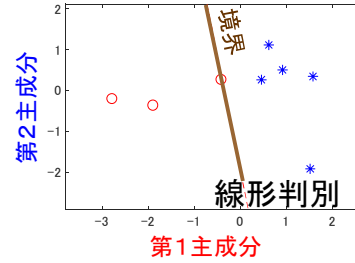
グループ1

A. ハピナス	-1.90	-0.36
H. ラッキー	-2.79	-0.20
E. カビゴン	-0.42	0.27

グループ2

B. ケッキング	0.62	1.11
C. ルギア	1.52	-1.92
D. ガブリアス	0.92	0.50
F. パルキア	1.58	0.34
G. メルメタル	0.46	0.26

↑ 第1主成分 ↑ 第2主成分



判別理由を分析する

グループ1	グループ2
A. ハピナス	B. ケッキング
H. ラッキー	C. ルギア
E. カビゴン	D. ガブリアス
	F. パルキア
	G. メルメタル

主成分
分析

第1主成分 (p)
戦闘的 (体力は弱い)

第2主成分 (q)
攻撃的 (防御は弱い)

線形判別
分析

$$5.61 \overset{\text{戦闘性}}{\downarrow} p + \overset{\text{攻撃性}}{\downarrow} q = -1.93$$

和に意味がある

戦闘性を重視

理由を
分析

グループの境界

$$q = -(a_1 p + a_0) / a_2 \\ = -5.61 p - 1.93$$

参考

線形判別の固有値問題

$$\text{maximize } \frac{\mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u}}{\mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u}} \quad \begin{array}{l} \text{クラス間分散} \rightarrow \text{大きく} \\ \text{クラス内分散} \rightarrow \text{小さく} \end{array}$$

$$\text{maximize } \mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u} \quad \text{s.t.} \quad \mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u} = 1$$

$$J(\mathbf{u}) = \mathbf{u}^T \mathbf{S}_b \mathbf{u} + \lambda(\mathbf{u}^T \mathbf{S}_w \mathbf{u} - 1)$$

$$\frac{\partial J(\mathbf{u})}{\partial \mathbf{u}} = 2 \mathbf{S}_b \mathbf{u} - 2 \lambda \mathbf{S}_w \mathbf{u} = 0$$

$$\mathbf{S}_b \mathbf{U} = \mathbf{S}_w \mathbf{U} \mathbf{L}$$

原田達也「画像認識」講談社

参考

主成分分析の固有値問題

$$\text{minimize } \mathbf{u}^T \mathbf{C}_{xx} \mathbf{u} \quad \text{s.t.} \quad \mathbf{u}^T \mathbf{u} = 1$$

$$J(\mathbf{u}) = \mathbf{u}^T \mathbf{C}_{xx} \mathbf{u} - \lambda(\mathbf{u}^T \mathbf{u} - 1)$$

$$\frac{\partial J(\mathbf{u})}{\partial \mathbf{u}} = 2 \mathbf{C}_{xx} \mathbf{u} - 2 \lambda \mathbf{u} = 0$$

$$\mathbf{C}_{xx} \mathbf{u} = \lambda \mathbf{u}$$

$$\mathbf{C}_{xx} \mathbf{U} = \mathbf{U} \mathbf{L}$$

$$\begin{cases} \mathbf{L} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \\ \mathbf{U} = (\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m) \end{cases}$$

原田達也「画像認識」講談社

判別分析 【演習問題】

【問題】 境界線の方程式を求めよ

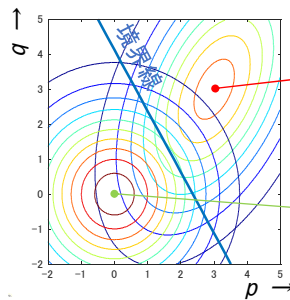
但し、以下とする。

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [p_1 \quad q_1]$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [0 \quad 0]$$

$$\mathbf{S}_w \approx \frac{\mathbf{S}^{(1)} + \mathbf{S}^{(2)}}{2}$$

$$= \begin{bmatrix} s_1 & r \\ r & s_2 \end{bmatrix}$$



$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 2 \\ 2 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$



場合1 $p_1 = q_1$ のとき

場合2 $p_1 = q_1, s_1 = s_2$ のとき

場合3 $p_1 = q_1, s_1 = s_2, r = 0$ のとき

境界線の傾き

境界線の方程式は $q = -\frac{a_1}{a_2}p - \frac{a_0}{a_2}$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(1)} = [p_1 \quad q_1]^T$$

$$\bar{\mathbf{x}}^{(2)} = [0 \quad 0]^T$$

$$\mathbf{S}_w = \begin{bmatrix} s_1 & r \\ r & s_2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u} = \mathbf{S}_w^{-1}(\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)})$$

$$\mathbf{u} = \frac{1}{s_1 s_2 - r^2} \begin{bmatrix} s_2 p_1 - r q_1 \\ -r p_1 + s_1 q_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}$$

以上より, 傾きは $-\frac{a_1}{a_2} = -\frac{s_2 p_1 - r q_1}{s_1 q_1 - r p_1}$

境界線の縦軸との交点

$$a_0 = \frac{-[a_1 \quad a_2] \cdot (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} + \bar{\mathbf{x}}^{(2)})}{2} = -\frac{a_1 p_1 + a_2 q_1}{2}$$

$$\begin{aligned} a_0 &= -\frac{(s_2 p_1 - r q_1)p_1 + (s_1 q_1 - r p_1)q_1}{2(s_1 s_2 - r^2)} \\ &= -\frac{s_2 p_1^2 + s_1 q_1^2 - 2r p_1 q_1}{2(s_1 s_2 - r^2)} \end{aligned}$$

$$-\frac{a_0}{a_2} = \frac{s_2 p_1^2 + s_1 q_1^2 - 2r p_1 q_1}{2(s_1 q_1 - r p_1)}$$

境界線の方程式

$$q = -\frac{s_2 p_1 - r q_1}{s_1 q_1 - r p_1} p + \frac{s_2 p_1^2 + s_1 q_1^2 - 2r p_1 q_1}{2(s_1 q_1 - r p_1)}$$

場合1 $p_1 = q_1$ のとき $q = -\frac{s_2 - r}{s_1 - r} p + \frac{s_2 + s_1 - 2r}{2(s_1 - r)} p_1$

場合2 $p_1 = q_1, s_1 = s_2$ のとき $q = -\frac{s_2}{s_1} p + \frac{s_2 + s_1}{2s_1} p_1$

場合3 $p_1 = q_1, s_1 = s_2, r = 0$ のとき $q = -p + p_1$