

# 多変量解析

## 第10回 数量化2類

萩原・篠田  
情報理工学部

# 数量化2類

質的変数

健常者かどうか 吐き気と頭痛の有無から予測可能か？

質的変数

サンプル No.	健常者/患者 y	吐き気 x <sub>1</sub>	頭痛 x <sub>2</sub>
1	健常者	無	少
2	健常者	少	無
3	健常者	無	無
4	健常者	無	無
5	健常者	無	無
6	患者	少	多
7	患者	多	無
8	患者	少	少
9	患者	少	多
10	患者	多	少

keywords

質的変数、判別分析、  
ダミー変数、予測式、  
相関比、外的基準、  
カテゴリ数量、基準化

## 数量化理論とは

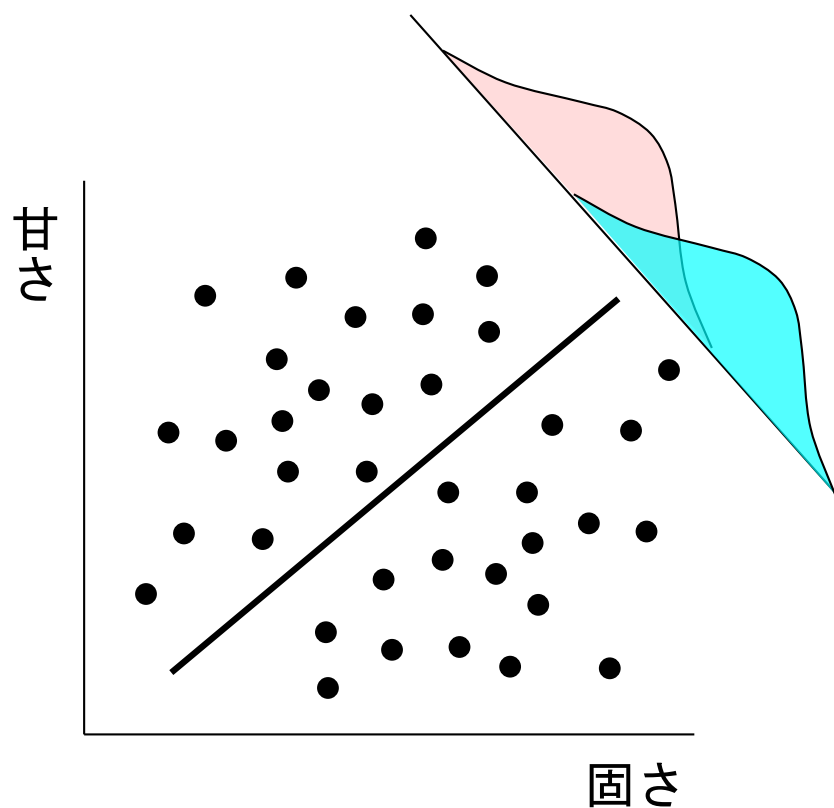
程度、状態 または はい／いいえといった  
質的データに数量を与え多変量データ解析を行う手法

重回帰分析  $\longleftrightarrow$  数量化1類

判別分析  $\longleftrightarrow$  数量化2類

主成分分析  $\longleftrightarrow$  数量化3類

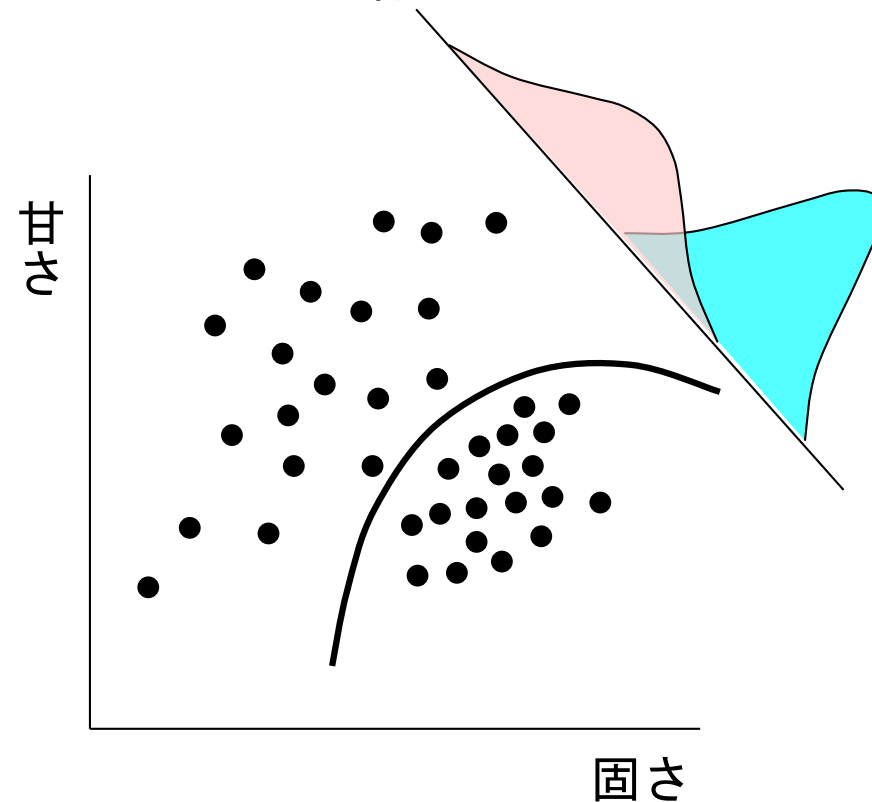
# 判別分析の手法 「固さ」と「甘さ」の組み合わせで産地が判別 → 線引きの方法は？



2群の分散が等しい場合

線型判別関数

最もよく分離する直線を仮定し  
その直線のどちら側に来るかを判別

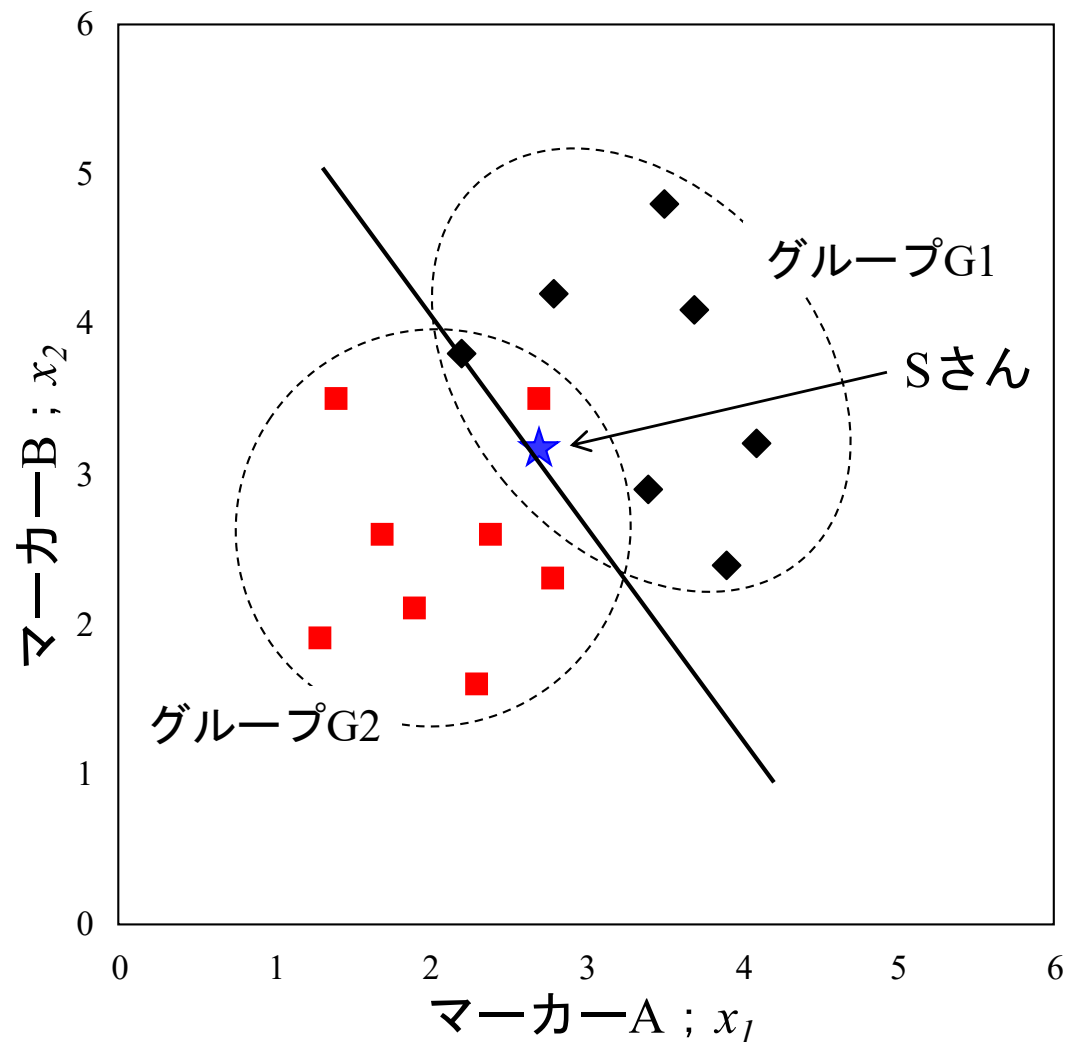


2群の分散が等しくない場合

マハラノビスの距離

各グループの分布状態を考慮し  
各グループの中心からの距離で判別

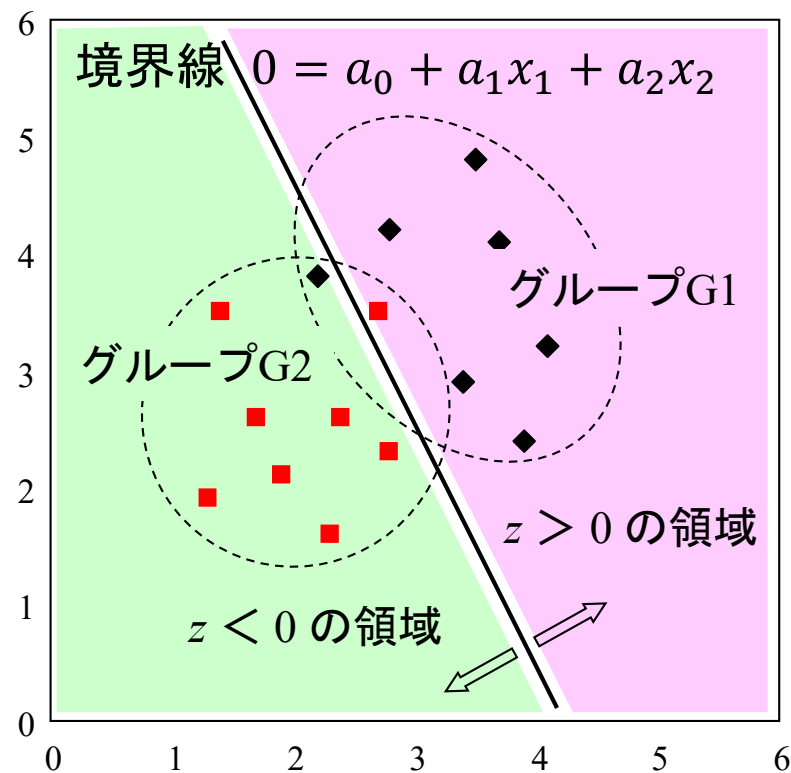
# 線形判別：線形判別関数で定義される判別得点の正負で判別



点( $p, q$ )と境界線の距離  
ヘッセの標準形  $\frac{|a_0 + a_1p + a_2q|}{\sqrt{a_1^2 + a_2^2}}$

判別得点  $z$  を線形判別関数で定義

$$z = a_0 + a_1x_1 + a_2x_2$$



判別得点

$$= \text{直線までの距離} \times \sqrt{a_1^2 + a_2^2}$$

## 数量化2類

質的データから質的な形で与えられる外的基準を判別したり  
予測したりするための手法

A型とB型の2種類の血液型と性格について調べ

➡ 性格によるA型・B型の判別をする

アンケート調査票

項目1  
あなたは楽天家ですか  
1 はい 2 いいえ

項目2  
あなたは堅実派だと思いますか  
1 はい 2 いいえ

項目3  
あなたの血液型は  
1 A型 2 B型

被験者 No.	楽天家		堅実派		血液型
	1	2	1	2	
1		レ	レ		A型
2		レ		レ	
3		レ	レ		
4	レ			レ	
1	レ			レ	B型
2	レ		レ		
3	レ			レ	

## 数量化1類

質的データから量的に測定される外的基準の予測や関係を調べる

野菜やタンパク質の「好き／嫌い」から

➡ 体重を予測する

野菜とタンパク質のうち、どちらのアイテムが

➡ より体重に影響を及ぼしているかを調べる

### アンケート調査票

項目1

あなたは野菜が好きですか

1 はい 2 いいえ

項目2

あなたはタンパク質が好きですか

1 はい 2 いいえ

項目3

あなたの体重は何Kgですか  
\_\_\_\_\_Kg

被験者 No.	野菜		タンパク質		体重
	1	2	1	2	
1	レ			レ	57
2	レ		レ		65
3		レ	レ		51
4	レ		レ		54
5		レ	レ		45
6	レ			レ	67

## 数量化2類の判別式の求め方

各アイテムのカテゴリの反応から外的基準の判別を行う

ダミー変数  $x_{ij}$  を導入

$$x_{ij} = \begin{cases} 1 & \cdots \text{アイテム } i \text{ のカテゴリ } j \text{ に反応したとき} \\ 0 & \cdots \text{その他} \end{cases}$$

アイテム1 楽天家		アイテム2 堅実派	
カテゴリ1 はい	カテゴリ2 いいえ	カテゴリ1 はい	カテゴリ2 いいえ
↑ $x_{11}$	↑ $x_{12}$	↑ $x_{21}$	↑ $x_{22}$

$$Y = b_{11}x_{11} + b_{12}x_{12} + b_{21}x_{21} + b_{22}x_{22} + b_0 \quad b_{ij} : \text{カテゴリ数量}$$

ダミー変数間の多重共線性 ( $x_{11} + x_{12} = 1$ ,  $x_{21} + x_{22} = 1$ ) により

$$Y = (b_{12} - b_{11})x_{12} + (b_{22} - b_{21})x_{22} + b_0 + b_{11} + b_{21}$$

$$Y = c_1x_{12} + c_2x_{22} + c_0$$

を求めることにする    ただし

$$\begin{cases} c_1 = b_{12} - b_{11} \\ c_2 = b_{22} - b_{21} \\ c_0 = b_0 + b_{11} + b_{21} \end{cases}$$



外的基準を最も良く判別したい→群間変動を最大にするようカテゴリ数量  $c_i$  を決定

$$Y = c_1x_{12} + c_2x_{22} + c_0$$

判別分析

被験者 No.	外的 基準	アイテム1		アイテム2		判別得点 $Y$	平均
		$x_{11}$	$x_{12}$	$x_{21}$	$x_{22}$		
1	グループ 1	0	1	1	0	$Y_1^{(1)} = c_1 + c_0$	$\begin{aligned}\bar{Y}^{(1)} &= \bar{x}_{12}^{(1)} c_1 + \bar{x}_{22}^{(1)} c_2 + c_0 \\ &= \frac{3}{4} c_1 + \frac{2}{4} c_2 + c_0\end{aligned}$
2		0	1	0	1	$Y_2^{(1)} = c_1 + c_2 + c_0$	
3		0	1	1	0	$Y_3^{(1)} = c_1 + c_0$	
4		1	0	0	1	$Y_4^{(1)} = c_2 + c_0$	
1	グループ 2	1	0	0	1	$Y_1^{(2)} = c_2 + c_0$	$\begin{aligned}\bar{Y}^{(2)} &= \bar{x}_{12}^{(2)} c_1 + \bar{x}_{22}^{(2)} c_2 \\ &= \frac{0}{3} c_1 + \frac{2}{3} c_2 + c_0\end{aligned}$
2		1	0	1	0	$Y_2^{(2)} = c_0$	
3		1	0	0	1	$Y_3^{(2)} = c_2 + c_0$	
						全平均	$\begin{aligned}\bar{Y} &= \bar{x}_{12} c_1 + \bar{x}_{22} c_2 + c_0 \\ &= \frac{3}{7} c_1 + \frac{4}{7} c_2 + c_0\end{aligned}$

判別スコアの平均 =  $\bar{Y}$   
グループ1における判別スコアの平均 =  $\bar{Y}^{(1)}$   
グループ2における判別スコアの平均 =  $\bar{Y}^{(2)}$

$$\text{全変動} = \text{グループ間変動} + \text{グループ内変動}$$

$$SS_T \qquad SS_B \qquad SS_W$$

全変動 $SS_T$ , 群間変動 $SS_B$ , 相関比 $SS_B/SS_T$ を計算

$$SS_T = \sum_{i=1}^4 (Y_i^{(1)} - \bar{Y})^2 + \sum_{i=1}^3 (Y_i^{(2)} - \bar{Y})^2 = \frac{2(6c_1^2 - 5c_1c_2 + 6c_2^2)}{7}$$

$$SS_B = 4(\bar{Y}^{(1)} - \bar{Y})^2 + 3(\bar{Y}^{(2)} - \bar{Y})^2 = \frac{(9c_1 - 2c_2)^2}{84} \quad \frac{SS_B}{SS_T} = \frac{(9c_1 - 2c_2)^2}{24(6c_1^2 - 5c_1c_2 + 6c_2^2)}$$

全変動 $SS_T$ と群間変動 $SS_B$ の $c_1$ や $c_2$ による偏微分を計算

$$\frac{\partial SS_T}{\partial c_1} = \frac{2}{7}(12c_1 - 5c_2), \quad \frac{\partial SS_B}{\partial c_1} = \frac{9}{42}(9c_1 - 2c_2),$$

$$\frac{\partial SS_T}{\partial c_2} = \frac{2}{7}(12c_2 - 5c_1), \quad \frac{\partial SS_B}{\partial c_2} = \frac{-2}{42}(9c_1 - 2c_2) \quad \text{訂正}$$

$F(c_1, c_2) = \frac{SS_B}{SS_T}$  の最大値を与える $(c_1, c_2)$

$$\begin{cases} \frac{\partial F}{\partial c_1} = \frac{1}{SS_T} \left( \frac{\partial SS_B}{\partial c_1} - \frac{SS_B}{SS_T} \frac{\partial SS_T}{\partial c_1} \right) = 0 \\ \frac{\partial F}{\partial c_2} = \frac{1}{SS_T} \left( \frac{\partial SS_B}{\partial c_2} - \frac{SS_B}{SS_T} \frac{\partial SS_T}{\partial c_2} \right) = 0 \end{cases} \quad \Rightarrow \quad \frac{\partial SS_T}{\partial c_1} \cdot \frac{\partial SS_B}{\partial c_2} - \frac{\partial SS_B}{\partial c_1} \cdot \frac{\partial SS_T}{\partial c_2} = 0$$

$$\text{これを解いて } \frac{c_1}{c_2} = \frac{14}{3} = 4.667$$

$$\text{そのときの相関比 } \frac{SS_B}{SS_T} = \frac{10}{17} = 0.5882$$

$$u(x) = y(x) \cdot z(x)$$

$$u'(x) = \frac{du}{dx} = \frac{dy}{dx} \cdot z + y \cdot \frac{dz}{dx} = y'(x) \cdot z(x) + y(x) \cdot z'(x)$$

$$v(x) = \frac{1}{y(x)} = \{y(x)\}^{-1}$$

$$v'(x) = \frac{dv}{dx} = \frac{dv}{dy} \cdot \frac{dy}{dx} = (-1) \cdot \{y(x)\}^{-2} \cdot y'(x) = -\frac{y'(x)}{\{y(x)\}^2} = -\{v(x)\}^2 \cdot y'(x)$$

$$w(x) = \frac{z(x)}{y(x)} = z(x) \cdot \{y(x)\}^{-1}$$

$$w'(x) = \frac{dw}{dx} = \frac{dz}{dx} \cdot \frac{1}{y} + z \cdot \frac{d}{dx} \left( \frac{1}{y} \right) = \frac{z'(x)}{y(x)} + z(x) \cdot \frac{-y'(x)}{\{y(x)\}^2} = \frac{z'(x) - w(x) \cdot y'(x)}{y(x)}$$

$$Y = c_1 x_{12} + c_2 x_{22} + c_0 = c_2 \left( \frac{c_1}{c_2} x_{12} + x_{22} + \frac{c_0}{c_2} \right) = c_2 \left( \frac{14}{3} x_{12} + x_{22} + \frac{c_0}{c_2} \right)$$

全平均 $\bar{x}_{12}$ と $\bar{x}_{22}$ において $\bar{Y} = 0 \Rightarrow \bar{Y} = \bar{x}_{12}c_1 + \bar{x}_{22}c_2 + c_0 = c_2 \left( \frac{3}{7} \frac{c_1}{c_2} + \frac{4}{7} + \frac{c_0}{c_2} \right) = 0$

これを解いて  $\frac{c_0}{c_2} = -\frac{18}{7}$

$$Y = c_1 x_{12} + c_2 x_{22} + c_0 = c_2 \left( \frac{c_1}{c_2} x_{12} + x_{22} + \frac{c_0}{c_2} \right) = c_2 \left( \frac{14}{3} x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7} \right)$$

$Y$ の正負で判別するため $c_2$ は任意の値でよい ここでは $c_2 = 1$ とする

以上より判別式は

$$Y = c_1 x_{12} + c_2 x_{22} + c_0 = \frac{14}{3} x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7} = 4.667x_{12} + x_{22} - 2.571$$

$Y > 0 \dots \dots$ グループ1(A型)

$Y < 0 \dots \dots$ グループ2(B型)

## 基準化(アイテム内のカテゴリ数量の平均が0となるようにする)

被験者 No.	外的 基準	アイテム1		アイテム2	
		$x_{11}$	$x_{12}$	$x_{21}$	$x_{22}$
1	グループ 1	0	1	1	0
2		0	1	0	1
3		0	1	1	0
4		1	0	0	1
1	グループ 2	1	0	0	1
2		1	0	1	0
3		1	0	0	1
		$\frac{4}{7}b_{11} + \frac{3}{7}b_{12}$		$\frac{3}{7}b_{21} + \frac{4}{7}b_{22}$	

アイテム内のカテゴリ数量平均=0

$$\begin{cases} \bar{x}_{11}b_{11} + \bar{x}_{12}b_{12} = \frac{4}{7}b_{11} + \frac{3}{7}b_{12} = 0 \\ \bar{x}_{21}b_{21} + \bar{x}_{22}b_{22} = \frac{3}{7}b_{21} + \frac{4}{7}b_{22} = 0 \end{cases}$$

$b_{ij}$ ,  $b_0$ と $c_{ij}$ ,  $c_0$ の関係式

$$\begin{cases} b_{12} - b_{11} = c_1 = \frac{14}{3} = 4.667 \\ b_{22} - b_{21} = c_2 = 1 \\ b_0 + b_{11} + b_{21} = c_0 = -\frac{18}{7} = -2.571 \end{cases}$$

上記の5式を解いて $b_{ij}$ ,  $b_0$ を得る

$$Y = -2x_{11} + \frac{8}{3}x_{12} - \frac{4}{7}x_{21} + \frac{3}{7}x_{22} = -2x_{11} + 2.67x_{12} - 0.571x_{21} + 0.429x_{22}$$

$$(Y = \frac{14}{3}x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7}, x_{11} + x_{12} = 1, x_{21} + x_{22} = 1)$$

## 新たな被験者Pさんのアンケート結果

被験者	楽道家		堅実派		グループ (血液型)
	1	2	1	2	
P		レ	レ		?

## 判別式

$$Y = \frac{14}{3}x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7}, \quad x_{11} + x_{12} = 1, \quad x_{21} + x_{22} = 1$$

## 基準化された判別式

$$Y = -2x_{11} + \frac{8}{3}x_{12} - \frac{4}{7}x_{21} + \frac{3}{7}x_{22} = -2x_{11} + 2.67x_{12} - 0.571x_{21} + 0.429x_{22}$$

$x_{12}=1, x_{22} = 0$  を代入して被験者Pさんの判別スコアを計算

$$Y = \frac{14}{3}x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7} = \frac{14}{3} - \frac{18}{7} = \frac{44}{21} > 0$$

$$Y = -2x_{11} + \frac{8}{3}x_{12} - \frac{4}{7}x_{21} + \frac{3}{7}x_{22} = \frac{8}{3} - \frac{4}{7} = \frac{44}{21} > 0$$

グループ1(A型)と予想(判定)

各被験者の判別得点を求めてみる  $Y = \frac{14}{3}x_{12} + x_{22} - \frac{18}{7} = 4.667x_{12} + x_{22} - 2.571$

被験者 No.	外的基準	楽天家		堅実派		判別得点 $Y$	平均
		はい	いいえ	はい	いいえ		
1	グループ1 (A型)	0	1	1	0	2.095	1.429
2		0	1	0	1	3.095	
3		0	1	1	0	2.095	
4		1	0	0	1	-1.571	
1	グループ2 (B型)	1	0	0	1	-1.571	-1.905
2		1	0	1	0	-2.571	
3		1	0	0	1	-1.571	
平均		4/7	3/7	3/7	4/7	0.0	0.0

基準化された判別式

$$Y = -2x_{11} + \frac{8}{3}x_{12} - \frac{4}{7}x_{21} + \frac{3}{7}x_{22} = -2x_{11} + 2.67x_{12} - 0.571x_{21} + 0.429x_{22}$$

基準化されたカテゴリ数量と範囲

アイテム	カテゴリ	カテゴリ 数量	範囲
楽天家	1	-2	4.67
	2	2.67	
堅実派	1	-0.571	1.00
	2	0.429	
相関比		0.5882	

範囲：アイテム内のカテゴリ数量最大値－最小値

範囲の大小により

“各アイテムの外的基準に及ぼす影響の度合”  
を知ることができる

楽天家の範囲の方が堅実派の範囲より大きいので  
血液型に及ぼす影響は楽天家の性格の方が大きい

# 別解

## ダミー変数による数量化 → 判別分析（線形判別式による）

$$G_i \text{ の } j \text{ 番目データの判別得点} \quad z_j^{(i)} = a_0 + x_{1j}^{(i)} a_1 + x_{2j}^{(i)} a_2$$

$$G_i \text{ の判別得点の平均} \quad \bar{z}^{(i)} = a_0 + \bar{x}_1^{(i)} a_1 + \bar{x}_2^{(i)} a_2$$

$$\text{判別得点の全平均} \quad \bar{z} = a_0 + \bar{x}_1 a_1 + \bar{x}_2 a_2$$

全変動  $SS_T =$  群間変動  $SS_B +$  群内変動  $SS_W$

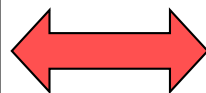
$$SS_T = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (z_j^{(i)} - \bar{z})^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \left\{ (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1) a_1 + (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2) a_2 \right\}^2$$

$$SS_B = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{z}^{(i)} - \bar{z})^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \left\{ (\bar{x}_1^{(i)} - \bar{x}_1) a_1 + (\bar{x}_2^{(i)} - \bar{x}_2) a_2 \right\}^2$$

$$SS_W = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (z_j^{(i)} - \bar{z}^{(i)})^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \left\{ (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) a_1 + (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) a_2 \right\}^2$$

2群の分離を良くするには群間変動  $SS_B$  / 全変動  $SS_T$  (=相関比) を最大にする

$$F(a_1, a_2) = \frac{SS_B}{SS_T} \text{ の最大化}$$



$$G(a_1, a_2) = \frac{SS_W}{SS_B} \text{ の最小化}$$

$$F(a_1, a_2) = \frac{SS_B}{SS_T} = \frac{SS_B}{SS_B + SS_W} = \frac{1}{1 + \frac{SS_W}{SS_B}} = \frac{1}{1 + G(a_1, a_2)}$$



別解

ベクトル表現  $\mathbf{x}_j^{(i)} = \begin{pmatrix} x_{1j}^{(i)} \\ x_{2j}^{(i)} \end{pmatrix}$   $\bar{\mathbf{x}}^{(i)} = \begin{pmatrix} \bar{x}_1^{(i)} \\ \bar{x}_2^{(i)} \end{pmatrix}$   $\bar{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{pmatrix}$   $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix}$

$$SS_B = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{z}^{(i)} - \bar{z})^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \left\{ (\bar{x}_1^{(i)} - \bar{x}_1) a_1 + (\bar{x}_2^{(i)} - \bar{x}_2) a_2 \right\}^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \mathbf{a}' (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}})' \mathbf{a}$$

$$SS_W = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (z_j^{(i)} - \bar{z}^{(i)})^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \left\{ (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) a_1 + (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) a_2 \right\}^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \mathbf{a}' (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)}) (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)})' \mathbf{a}$$

偏微分=0

$$\frac{\partial G}{\partial \mathbf{a}} = \frac{1}{SS_B} \left( \frac{\partial SS_W}{\partial \mathbf{a}} - \frac{SS_W}{SS_B} \frac{\partial SS_B}{\partial \mathbf{a}} \right) = \begin{pmatrix} \frac{\partial G}{\partial a_1} \\ \frac{\partial G}{\partial a_2} \end{pmatrix} = \frac{1}{SS_B} \left\{ \begin{pmatrix} \frac{\partial SS_W}{\partial a_1} \\ \frac{\partial SS_W}{\partial a_2} \end{pmatrix} - \frac{SS_W}{SS_B} \begin{pmatrix} \frac{\partial SS_B}{\partial a_1} \\ \frac{\partial SS_B}{\partial a_2} \end{pmatrix} \right\} = 0$$

$$\therefore \frac{\partial SS_W}{\partial \mathbf{a}} = G \frac{\partial SS_B}{\partial \mathbf{a}} \quad \Rightarrow \quad \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)}) (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)})' \mathbf{a} = G \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}})' \mathbf{a}$$

$$\left[ \begin{array}{ll} \frac{\partial SS_W}{\partial \mathbf{a}} = 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)}) (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)})' \mathbf{a} & \begin{aligned} \frac{\partial SS_W}{\partial a_1} &= 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) \{ (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) a_1 + (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) a_2 \} \\ \frac{\partial SS_W}{\partial a_2} &= 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) \{ (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) a_1 + (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) a_2 \} \end{aligned} \\ \frac{\partial SS_B}{\partial \mathbf{a}} = 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}})' \mathbf{a} & \begin{aligned} \frac{\partial SS_B}{\partial a_1} &= 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{x}_1^{(i)} - \bar{x}_1) \{ (\bar{x}_1^{(i)} - \bar{x}_1) a_1 + (\bar{x}_2^{(i)} - \bar{x}_2) a_2 \} \\ \frac{\partial SS_B}{\partial a_2} &= 2 \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{x}_2^{(i)} - \bar{x}_2) \{ (\bar{x}_1^{(i)} - \bar{x}_1) a_1 + (\bar{x}_2^{(i)} - \bar{x}_2) a_2 \} \end{aligned} \end{array} \right]$$

# 別解

前ページより

$$\sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)}) (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)})' \mathbf{a} = G \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}})' \mathbf{a}$$

左辺

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)}) (\mathbf{x}_j^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}^{(i)})' \mathbf{a} &= \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} \begin{pmatrix} (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)})^2 & (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)}) \\ (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) (x_{1j}^{(i)} - \bar{x}_1^{(i)}) & (x_{2j}^{(i)} - \bar{x}_2^{(i)})^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^2 (n_i - 1) \begin{pmatrix} \text{Var}(x_1^{(i)}) & \text{Cov}(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}) \\ \text{Cov}(x_2^{(i)}, x_1^{(i)}) & \text{Var}(x_2^{(i)}) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \mathbf{S}_W \mathbf{a} \end{aligned}$$

右辺

$$\begin{aligned} G \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(i)} - \bar{\mathbf{x}})' \mathbf{a} &= G \{ n_1 (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}})' + n_2 (\bar{\mathbf{x}}^{(2)} - \bar{\mathbf{x}}) (\bar{\mathbf{x}}^{(2)} - \bar{\mathbf{x}})' \} \mathbf{a} \\ &= G \left( \frac{n_1 n_2}{n_1 + n_2} \right)^2 \left( \frac{1}{n_1} - \frac{1}{n_2} \right) (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)}) (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)})' \mathbf{a} = k (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)}) \end{aligned}$$

ただし

$$\bar{\mathbf{x}} = \frac{n_1 \bar{\mathbf{x}}^{(1)} + n_2 \bar{\mathbf{x}}^{(2)}}{n_1 + n_2}$$

$$k = G \left( \frac{n_1 n_2}{n_1 + n_2} \right)^2 \left( \frac{1}{n_1} - \frac{1}{n_2} \right) (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)})' \mathbf{a} = G \left( \frac{n_1 n_2}{n_1 + n_2} \right)^2 \left( \frac{1}{n_1} - \frac{1}{n_2} \right) \{ (\bar{x}_1^{(1)} - \bar{x}_1^{(2)}) a_1 + (\bar{x}_2^{(1)} - \bar{x}_2^{(2)}) a_2 \}$$

したがって

$k = 1$ として

$$\mathbf{S}_W \mathbf{a} = k (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)}) \quad \mathbf{a} = \mathbf{S}_W^{-1} (\bar{\mathbf{x}}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}^{(2)})$$

以上より

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \mathbf{S}_W^{-1} \begin{pmatrix} \bar{x}_1^{(1)} - \bar{x}_1^{(2)} \\ \bar{x}_2^{(1)} - \bar{x}_2^{(2)} \end{pmatrix}$$

# 別解

G1 (A型)

説明 変数 患者	楽天家 No	堅実派 No
	$x_1^{(1)}$	$x_2^{(1)}$
1	1	0
2	1	1
3	1	0
4	0	1
$\bar{x}^{(1)}$	0.750	0.500
Var	0.250	0.333
Cov	-0.167	

G2 (B型)

説明 変数 患者	楽天家 No	堅実派 No
	$x_2^{(2)}$	$x_2^{(2)}$
1	0	1
2	0	0
3	0	1
$\bar{x}^{(2)}$	0	0.667
Var	0	0.333
Cov	0	

全体総平均

	楽天家 No	堅実派 No
	$\bar{x}_1$	$\bar{x}_2$
$\bar{x}$	0.429	0.571

$$S_W = \sum_{i=1}^2 (n_i - 1) \begin{pmatrix} Var(x_1^{(i)}) & Cov(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}) \\ Cov(x_2^{(i)}, x_1^{(i)}) & Var(x_2^{(i)}) \end{pmatrix} = 3 \begin{pmatrix} 0.250 & -0.167 \\ -0.167 & 0.333 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} 0.000 & 0.000 \\ 0.000 & 0.333 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \bar{x}_1^{(1)} - \bar{x}_1^{(2)} \\ \bar{x}_2^{(1)} - \bar{x}_2^{(2)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.750 - 0.000 \\ 0.500 - 0.667 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.750 \\ -0.167 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.75 & -0.5 \\ -0.5 & 1.667 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = S_W^{-1} \begin{pmatrix} \bar{x}_1^{(1)} - \bar{x}_1^{(2)} \\ \bar{x}_2^{(1)} - \bar{x}_2^{(2)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.667 & 0.500 \\ 0.500 & 0.750 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.750 \\ -0.167 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.167 \\ 0.250 \end{pmatrix}$$

総平均では判別得点  $z = 0$  となる

$$a_0 = -a_1 \bar{x}_1 - a_2 \bar{x}_2 = -0.623$$

以上より

$$z = a_1 x_1 + a_2 x_2 + a_0 = 1.167x_1 + 0.25x_2 - 0.623$$

$z > 0 \cdots \cdots$  グループ1 (A型)  
 $z < 0 \cdots \cdots$  グループ2 (B型)

先ほどの判別式  $Y = 4.667x_{12} + x_{22} - 2.571$

$Y = 4z$  正負を判定するため実質的に同等

## 数量化2類

- ① 数量化2類とは何か
- ② アンケート調査で下記のデータを得た。  
各アイテムのカテゴリの反応から外的基準の判別を行う式を1次式で表現せよ。  
判別式： $Y$ 、ダミー変数： $x_{ij}$ 、カテゴリ数量： $a_{ij}$ 、定数項： $a_0$ を用いよ。
- ③ カテゴリ数量  $a_{ij}$  と定数項  $a_0$  の決定方法を述べよ。
- ④ カテゴリー数量の基準化を行い予測式を求めよ。
- ⑤ アイテムの外的基準に与える影響の大きさを検討せよ。

アンケート調査票

項目1  
あなたは楽道家ですか  
1 はい 2 いいえ

項目2  
あなたは堅実派だと思いますか  
1 はい 2 いいえ

項目3  
あなたの血液型は  
1 A型 2 B型

被験者 No.	楽道家		堅実派		血液型
	1	2	1	2	
1		レ	レ		A型
2		レ		レ	
3		レ	レ		
4	レ			レ	
1	レ			レ	B型
2	レ		レ		
3	レ			レ	