

2006年7月4日

問題発見技法

6. クラスタ分析

情報学部 堀田敬介

クラスタ分析

● Contents

1. クラスタ分析概要

2. 類似度の測定

3. クラスタ間の近さの決定

4. クラスタ分析の実施〔SPSS, 手計算〕

5. クラスタ分析実施上の注意点

6. 演習: やってみよう!

1. クラスタ分析概要

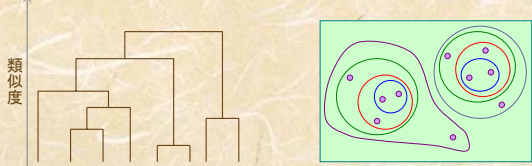
● クラスタ分析とは？

● 複数の対象(もの, 変数など)を,
類似度(similarity)を定義し,
均質な集団(cluster)に分類する
方法の総称

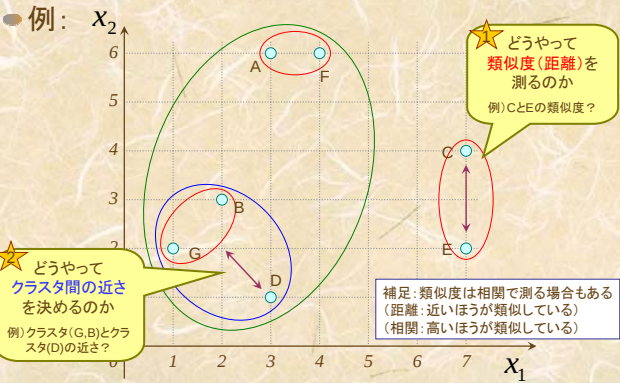
1. クラスタ分析概要

● クラスタ分析の種類

- 階層的方法
 - 樹形図(デンドログラム)を作成
 - 目的により高さを決めてクラスタリング
 - 非階層的方法
 - 予めクラスタ数を決め(or決まっています), **クラスタリング**を行う



1. クラスタ分析概要



2. 類似度の測定

- 距離, **間隔尺度**
 - ユークリッド距離
 - ユークリッド平方距離
 - 重み付きユークリッド距離
 - マンハッタン距離
 - ミンコフスキー距離
 - マハラノビス汎距離
 - 相関, **間隔尺度**
 - Pearsonの積率相関係数
 - ベクトル内積
 - 相関, **順序尺度**
 - Spearmanの順位相関係数
 - Kendallの順位相関係数
- 距離, **名義尺度** [0, 1]
 - 類似比
 - 一致係数
 - Russel-Rao係数
 - Rogers-Tanimoto係数
 - Hamann係数
 - ファイ係数
 - 変量間類似度, **名義尺度**
 - 平均平方根一致係数
 - グッドマン・クラスカルの λ



2. 類似度の測定

- 尺度について
 - 比率尺度
 - 比に意味がある(絶対原点が存在)
 - 例) 身長 180cmのAさんは息子(100cm)の1.8倍背が高い
 - 間隔尺度
 - 差に意味がある
 - 例) 温度 気温20℃より30℃の方が10℃高い
 - 順序尺度
 - 順序関係がある
 - 例) 成績評価 (A > B > C > D)
 - 名義尺度
 - 単なる分類
 - 例) 名前, 性別

2. 類似度の測定

- 個体間類似度
 - ユークリッド距離 (cf. l_2 -ノルム)
 - マンハッタン距離 (cf. l_1 -ノルム)
 - ミンコフスキー距離 (cf. l_p -ノルム) (cf. l_∞ -ノルム)
 - マハラノビス距離

(注: 2変量の差ベクトルに対するノルム)

2. 類似度の測定

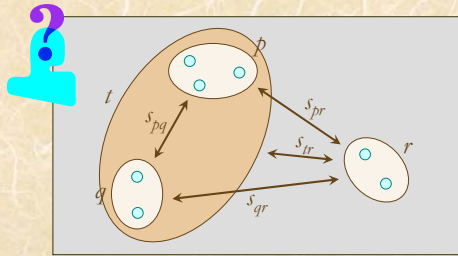
- 個体間類似度
 - ユークリッド距離 (cf. l_2 -ノルム)
 - マンハッタン距離 (cf. l_1 -ノルム)
 - ミンコフスキー距離 (cf. l_p -ノルム) (cf. l_∞ -ノルム)
 - マハラノビス距離

左側の対象内での、A-B間距離と
右側の対象内でのA-B間距離が
異なる！

(注: 2変量の差ベクトルに対するノルム)

3. クラスタ化の方法の決定

- 新たなクラスタ生成時の近さの決定
 - クラスタ p , クラスタ q が一つのクラスタ t になる場合, 他のクラスタ r との類似度(距離)はどうなる?



(s_{pr} : クラスタ p, r の類似度[距離])

3. クラスタ化の方法の決定

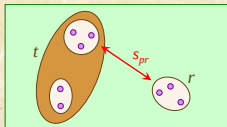
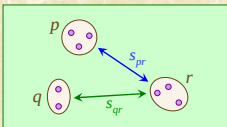
- クラスタ間の近さ決定方法
(事前にクラスタ数を決める必要はない方法群)
- 1. 最短距離法 (nearest neighbor method)
- 2. 最長距離法 (furthest neighbor method)
- 3. 群平均法 (group average method)
- 4. 重心法 (centroid method)
- 5. 中央値法 (median method)
- 6. ウォード法 (Ward method)

3. クラスタ化の方法の決定

- 1. 最短距離法 (nearest neighbor method)
〔単連結法 (single linkage method)〕

$$s_{tr} = \min\{s_{pr}, s_{qr}\}$$

あるクラスタにおいて, クラスタ内の各対象が, そのクラスタ外の任意の対象よりも, そのクラスタ内の少なくとも1つの対象とより近接している.



※類似度は, 対象間の類似度の大小関係だけで決まる. よって, 類似度(距離)は順序尺度ならばよい.

3. クラスタ化の方法の決定

1. 最短距離法

$$s_{tr} = \min\{s_{pr}, s_{qr}\}$$

3. クラスタ化の方法の決定

2. 最長距離法 (furthest neighbor method)

〔完全連結法 (complete linkage method)〕

$$s_{tr} = \max\{s_{pr}, s_{qr}\}$$

あるクラスタにおいて、クラスタ内の全ての対象が、そのクラスタ外の任意の対象との距離よりも常に近接している。

※類似度は、対象間の類似度の大小関係だけで決まる。よって、類似度(距離)は順序尺度ならばよい。

3. クラスタ化の方法の決定

2. 最長距離法

$$s_{tr} = \max\{s_{pr}, s_{qr}\}$$

3. クラスタ化の方法の決定

3. 群平均法 (group average method)

$$s_{tr} = \frac{n_p s_{pr} + n_q s_{qr}}{n_p + n_q}$$

(n_p : クラスタ p に含まれる対象数)

※類似度は、対象間の類似度の大小関係だけで決まる。
よって、類似度(距離)は**順序尺度**ならばよい。

3. クラスタ化の方法の決定

3. 群平均法 $s_{tr} = \frac{n_p s_{pr} + n_q s_{qr}}{n_p + n_q}$

3. クラスタ化の方法の決定

4. 重心法 (centroid method)

$$s_{tr} = \frac{n_p}{n_p + n_q} s_{pr} + \frac{n_q}{n_p + n_q} s_{qr} - \frac{n_p n_q}{(n_p + n_q)^2} s_{pq}$$

(n_p : クラスタ p に含まれる対象数)

※導出過程 (tex-file参照) より、類似度 s_{tr} は
ユークリッド距離の平方の時のみ妥当。

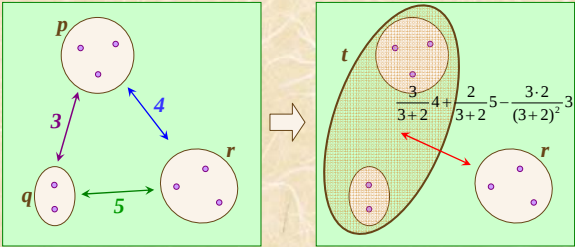
$$\bar{x}_t = \frac{n_p \bar{x}_p + n_q \bar{x}_q}{n_p + n_q}$$

※ x はベクトル

3. クラスタ化の方法の決定

4. 重心法

$$s_{tr} = \frac{n_p}{n_p + n_q} s_{pr} + \frac{n_q}{n_p + n_q} s_{qr} - \frac{n_p n_q}{(n_p + n_q)^2} s_{pq}$$



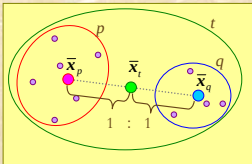
3. クラスタ化の方法の決定

5. 中央値法 (median method)

$$s_{tr} = \frac{1}{2} s_{pr} + \frac{1}{2} s_{qr} - \frac{1}{4} s_{pq}$$

(重心法の簡易版, 重心ではなく中央値を取る.
よって, 重心法で $n_p := 1, n_q := 1$ に相当する)
※導出過程(重心法参照)より, 類似度 s_{tr} は
ユークリッド距離の平方の時のみ妥当.





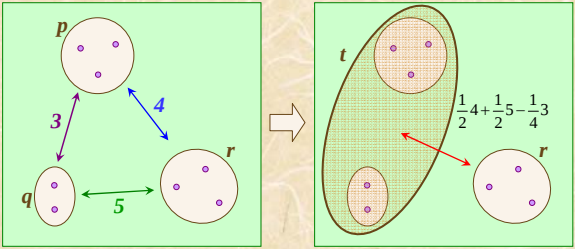
$$\bar{x}_t = \frac{\bar{x}_p + \bar{x}_q}{2}$$

※ xはベクトル

3. クラスタ化の方法の決定

5. 中央値法

$$s_{tr} = \frac{1}{2} s_{pr} + \frac{1}{2} s_{qr} - \frac{1}{4} s_{pq}$$

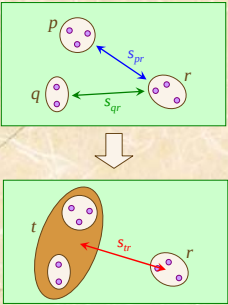


3. クラスタ化の方法の決定

6. ウォード法 (Ward method)

$$s_{tr} = \frac{n_p + n_r}{n_t + n_r} s_{pr} + \frac{n_q + n_r}{n_t + n_r} s_{qr} - \frac{n_r}{n_t + n_r} s_{pq}$$

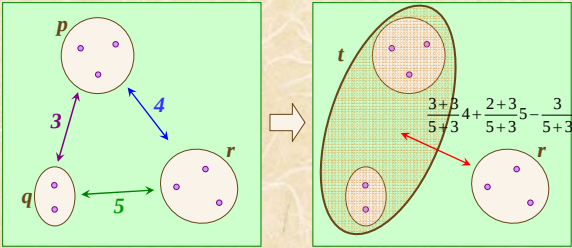
※導出過程 (tex-file参照) より, 類似度 s_{tr} は
ユークリッド距離の平方の時のみ妥当.



3. クラスタ化の方法の決定

6. ウォード法

$$s_{tr} = \frac{n_p + n_r}{n_t + n_r} s_{pr} + \frac{n_q + n_r}{n_t + n_r} s_{qr} - \frac{n_r}{n_t + n_r} s_{pq}$$



3. クラスタ化の方法の決定(2)

- クラスタ間の近さ決定方法 (非階層的方法)
 - K-means法
 - ・ 事前にクラスタ数をKとしてクラスタリングを行う.

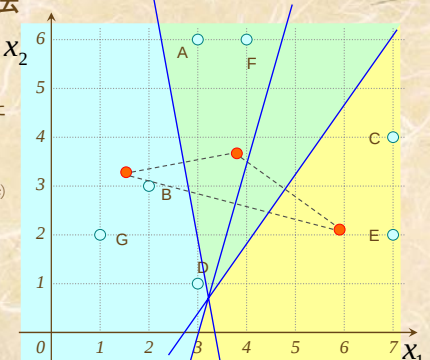
3. クラスタ化の方法の決定(2)

- K-means法

Step0: Kを決める
(ex. $K=3$)

Step1: 適当に種を置く

Step2: 何らかの距離により、もっとも近い種に含まれるよう境界線で分ける。
(ex. Euclidean distance)
(cf. Voronoi diagrams)



3. クラスタ化の方法の決定(2)

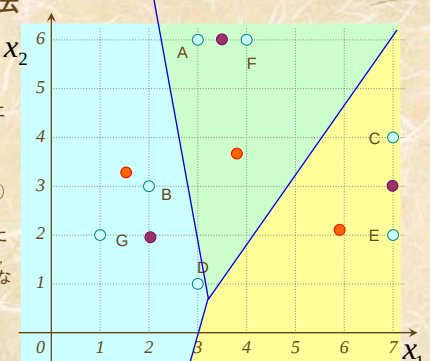
- K-means法

Step0: Kを決める
(ex. $K=3$)

Step1: 適当に種を置く

Step2: 何らかの距離により、もっとも近い種に含まれるよう境界線で分ける。
(ex. Euclidean distance)
(cf. Voronoi diagrams)

Step3: 各クラスごとに何らかの距離により、重心を計算し、新たな種とする。



3. クラスタ化の方法の決定(2)

- K-means法

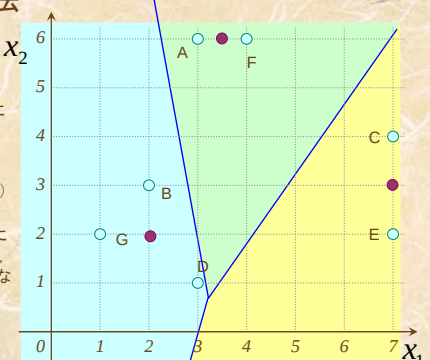
Step0: Kを決める
(ex. $K=3$)

Step1: 適当に種を置く

Step2: 何らかの距離により、もっとも近い種に含まれるよう境界線で分ける。
(ex. Euclidean distance)
(cf. Voronoi diagrams)

Step3: 各クラスごとに何らかの距離により、重心を計算し、新たな種とする。

Step2-4 をクラスタが更新されなくなるまで繰り返す



3. クラスタ化の方法の決定(2)

- K-means法

Step0: Kを決める
(ex. K=3)

Step1: 適当に種を置く

Step2: 何らかの距離により、もっとも近い種に含まれるよう境界線で分ける。
(ex. Euclidean distance)
(cf. Voronoi diagrams)

Step3: 各クラスごとに何らかの距離により、重心を計算し、新たな種とする。

Step2-4 をクラスタが更新されなくなるまで繰り返す

3. クラスタ化の方法の決定(2)

- K-means法

Step0: Kを決める
(ex. K=3)

Step1: 適当に種を置く

Step2: 何らかの距離により、もっとも近い種に含まれるよう境界線で分ける。
(ex. Euclidean distance)
(cf. Voronoi diagrams)

Step3: 各クラスごとに何らかの距離により、重心を計算し、新たな種とする。

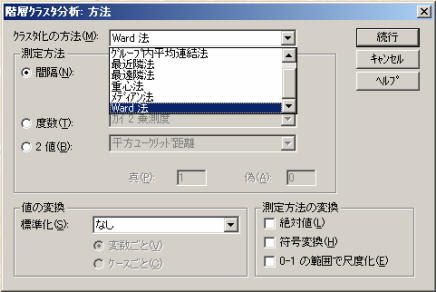
Step2-4 をクラスタが更新されなくなるまで繰り返す

4. クラスタ分析の実施[SPSS]

- 統計パッケージ SPSS によるクラスタ分析

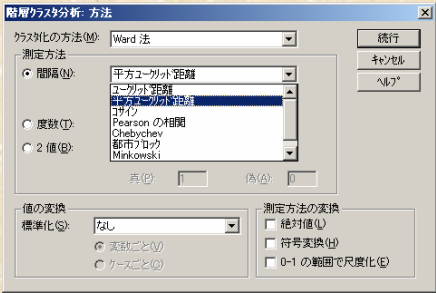
4. クラスタ分析の実施〔SPSS〕

- 統計パッケージ SPSS によるクラスタ分析
 - 「クラスタ化の方法」の選択



4. クラスタ分析の実施〔SPSS〕

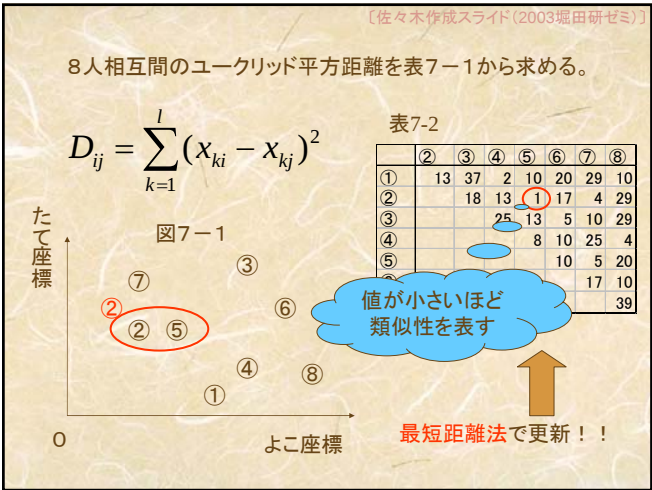
- 統計パッケージ SPSS によるクラスタ分析
 - 「クラスタ間距離測定法」の選択

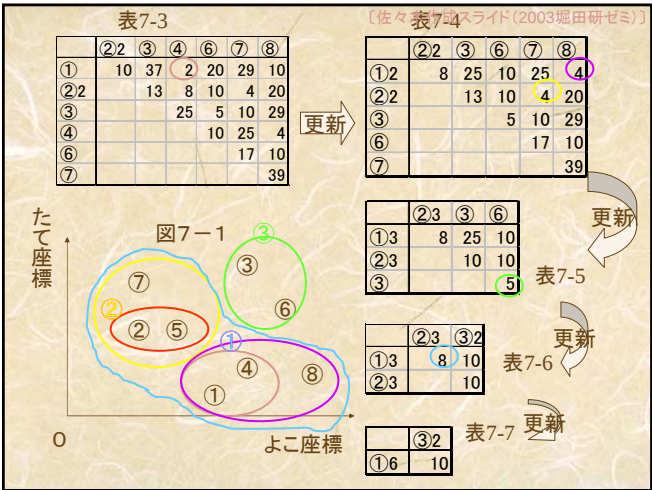


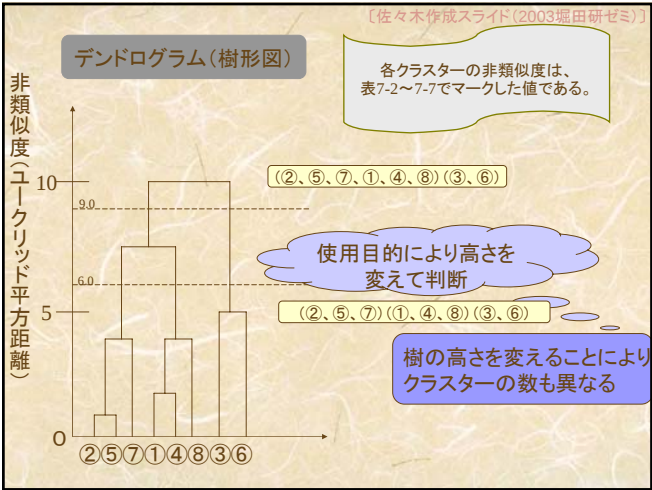
4. クラスタ分析の実施〔例題〕

ある部屋に次の8人(①～⑧)が図7-1の様に座った。座り方は任意なので、似たもの同士、親しい同士ほど接近して座るものと思われる。座った位置のデータは表7-1である。このデータをもとにして8人を分類しデンドログラムをつくる。







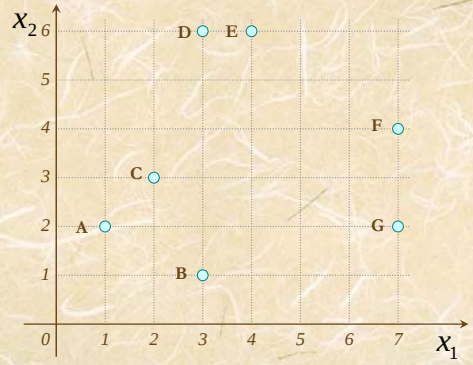


5. クラスター分析実施上の注意点

- クラスター分析の長所
 - ・ 探索的手法: データの構造を事前に知らなくてよい
 - ・ あらゆる種類のデータに適用可能: 数値・カテゴリー
 - ・ 適用が簡単
- クラスター分析の短所
 - ・ 類似度(距離)測定法の選択が困難の可能性
 - ・ クラスタ化法の選択が困難の可能性
 - ・ 非階層的手法の場合, 事前に決定するクラスタ数の決定が困難の可能性
 - ・ 結果の解釈が困難の可能性

6. やってみよう!

- 演習: 類似度をユークリッド平方距離, クラスタ化を最短距離法でクラスタ分析しよう!



参考文献

- 田中豊ほか『多変量統計解析法』現代数学社
- 河口至商『多変量解析入門Ⅱ』森北出版
- 浅利英吉ほか『パソコンによるデータマイニング』日刊工業新聞社
- 東大教養学部統計学教室編『統計学入門』東京大学出版会
- M.J.A. ベリーほか『データマイニング手法』海文堂
