

研究内容詳細

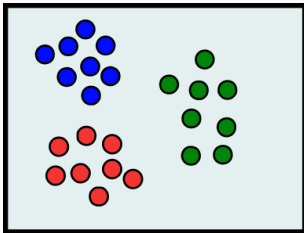
クラスタリング手法の評価に向けて

池辺 颯一

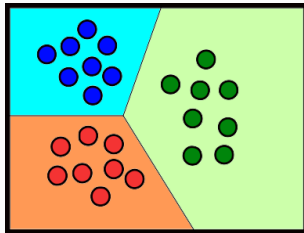
2018 年 12 月 15 日

芝浦工業大学

- 情報化社会の発展によりデータが複雑かつ膨大に
- ビッグデータを人の手で分類するのは難しい
- それらのデータを自動的に分類するクラスタリングに着目
- 機械学習における教師なし学習にあたる



クラスタリング前



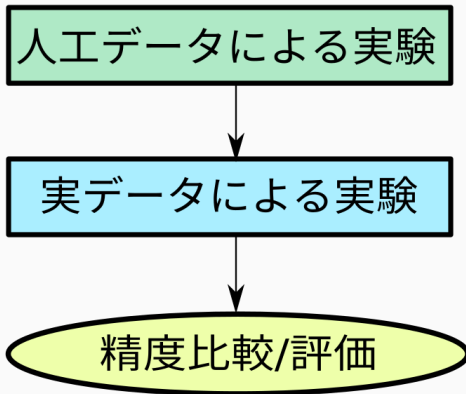
クラスタリング後

目的

- クラスタリング手法の 1 つである Fussy c-means にクラスターサイズ調整変数を導入した最適化問題の中から最も精度が高いものを発見する

目標

- 各クラスタリング手法のプログラム C++を用いて開発
- プログラムの実行結果からクラスタリング精度を評価



クラスタリングの最適化問題

eFCMA

$$\underset{u,v,\pi}{\text{minimize}} \sum_{i=1}^C \sum_{k=1}^N u_{i,k} \|x_k - v_i\|_2^2 + \lambda^{-1} \sum_{i=1}^C \sum_{k=1}^N u_{i,k} \log\left(\frac{u_{i,k}}{\pi_i}\right)$$

qFCMA

$$\underset{u,v,\alpha}{\text{minimize}} \sum_{i=1}^C \sum_{k=1}^N (\alpha_i)^{1-m} (u_{i,k})^m \|x_k - v_i\|_2^2 \\ + \frac{\lambda^{-1}}{m-1} \sum_{i=1}^C \sum_{k=1}^N (\alpha_i)^{1-m} (u_{i,k})^m$$

sFCMA

$$\underset{u,v,\alpha}{\text{minimize}} \sum_{i=1}^C \sum_{k=1}^N (\alpha_i)^{1-m} (u_{i,k})^m \|x_k - v_i\|_2^2 \\ \text{subject to } \sum_{i=1}^C u_{i,k} = 1, \sum_{i=1}^C \alpha_i = 1 \text{ and } u_{i,k} \in [0, 1] \quad m > 1$$

- N : 個体数
- C : クラスタ数
- λ, m : ファジィ化パラメータ
- $u_{i,k}$: i 番目の個体におけるクラスタ k に対する帰属度
- v_i : i 番目のクラスタ中心
- x_k : k 番目の個体

FCM(Fussy c-means)

1. 初期クラスタ中心 V を与える
2. V から帰属度 U を更新する
3. V を更新する
4. 収束条件を満たせば終了。満たさなければ2へ。

ARI (Adjusted Rand Index)

- -1 から 1 までの範囲で精度評価を行う指標
- 1 の時に完全一致で 0 の時にランダム
- マイナスの値はランダムの期待値を下回る
- ARI の値が高いほど高評価

Yeast Data Set

- Yeast(酵母) の形など 9 属性を収録したデータ
- ソース : UCI Machine Learning Repository
- 個体数 : 1484
- クラス数 : 10

- sFCM を動作させるのに必要なプログラムが完成

- 処理の高速化
- 既存手法からの継承

目的

- クラスタリング手法の 1 つである Fussy c-means を応用した最適化問題の中から最も精度が高いものを発見する

目標

- 各クラスタリング手法のプログラム C++を用いて開発
- プログラムの実行結果からクラスタリング精度を評価

進捗

- sFCM を動作させるのに必要なプログラムが完成
 - sFCM
 - pFCM
 - eFCM
- 以上を継承し、提案手法のプログラムを作成