Phân cụm mờ khả thi

March 17, 2025

1 Giới thiệu về PFCM

- Mô hình **Possibilistic Fuzzy C-Means (PFCM)** là một cải tiến của **Fuzzy C-Means (FCM)** và **Possibilistic C-Means (PCM)**, kết hợp các ưu điểm của cả hai mô hình để cải thiện khả năng phân cụm trong môi trường nhiễu.

2 Các hàm trong PFCM

Hàm mục tiêu

$$\min_{(U,T,V)} \left\{ J_{m,\eta}(U,T,V;X) = \sum_{k=1}^{n} \sum_{i=1}^{c} \left(a u_{ik}^{m} + b t_{ik}^{\eta} \right) \| \mathbf{x}_{k} - \mathbf{v}_{i} \|_{A}^{2} + \sum_{i=1}^{c} \gamma_{i} \sum_{k=1}^{n} (1 - t_{ik})^{\eta} \right\}$$
(20)

Trong đó:

- N là số điểm dữ liệu.
- \bullet C là số cụm.
- u_{ij} là độ thành viên fuzzy của điểm dữ liệu x_i vào cụm j.
- t_{ij} là độ khả năng possibilistic của x_i vào cụm j.
- $d_{ij} = ||x_i v_j||$ là khoảng cách Euclidean từ x_i đến tâm cụm v_j .
- a, b là hệ số điều chính cho u_{ij} và t_{ij} .
- m là bậc fuzziness, thường m > 1.
- η là bậc possibilistic, thường $\eta > 1$.
- γ_j (gamma)là tham số điều chỉnh khả năng của cụm j.

Hàm chọn tham số gamma

$$\gamma_i = K \frac{\sum\limits_{k=1}^n u_{ik}^* D_{ik}^2 A}{\sum\limits_{k=1}^n u_{ik}^m} \quad \text{thường chọn K=1 (11)}$$

*giống với hàm khởi tạo eta của PCM Hàm cập nhật điển hình

$$\begin{split} t_{ij} &= \frac{1}{1 + (\frac{b}{\gamma_i} d_{ij}^2)^{\frac{1}{\eta - 1}}} \text{ (8)} \\ &+ \text{Nếu } d_{ij}^2 \text{ nhỏ thì } t_{ij} -> 1 \\ &+ \text{Nếu } d_{ij}^2 \text{ lớn thì } t_{ij} -> 0 \end{split}$$

*Điển hình trong PFCM giống với điển hình trong PCM

Hàm cập nhật tâm cụm

$$\mathbf{v}_{i} = \frac{\sum_{k=1}^{n} \left(au_{ik}^{m} + bt_{ik}^{\eta}\right) \mathbf{x}_{k}}{\sum_{k=1}^{n} \left(au_{ik}^{m} + bt_{ik}^{\eta}\right)}$$

$$1 \le i \le c. \tag{23}$$

Hàm cập nhật ma trận thành viên

$$u_{ik} = \left(\sum_{j=1}^{c} \left(\frac{D_{ikA}}{D_{jkA}}\right)^{\frac{2}{m-1}}\right)^{-1}$$

$$1 \le i \le c; \quad 1 \le k \le n \tag{21}$$

Đặc điểm

- 1.Kết hợp cả độ thành viên mờ (fuzzy) và độ khả năng (possibilistic)
- **FCM** chỉ sử dụng độ thành viên , buộc tổng các giá trị u_{ij} của một điểm dữ liệu phải bằng 1. Điều này có thể dẫn đến việc điểm nhiễu vẫn bị ép vào một cum.
- **-PCM** chỉ sử dụng độ khả năng t_{ij} , cho phép một điểm có thể thuộc vào nhiều cụm hoặc không thuộc cụm nào, nhưng dễ bị lỗi "**cụm không có điểm**

PFCM kết hợp cả hai u_{ij} (giúp mô hình duy trì tính chất phân cụm mờ) và t_{ij} giúp mô hình giảm ảnh hưởng của nhiễu và tránh lỗi cụm trùng lặp.

- 2. Giảm nhạy cảm với nhiễu:
- FCM có thể bị nhiễu kéo lệch tâm cụm, do mỗi điểm nhiễu vẫn có một độ thành viên u_{ij} đáng kể.
- **-PCM** có thể gán giá trị t_{ij} lớn cho các điểm nhiễu, làm sai lệch kết quả phân cụm.

4 Điều chỉnh tham số a và b

Tham số a:

- Tham số a kiểm soát độ thành viên u_{ij} (Fuzzy Membership), giúp mỗi điểm dữ liệu phải có một mức độ thành viên trong tất cả các cụm.
- -Nếu a lớn, thuật toán sẽ gần giống FCM, tức là mọi điểm dữ liệu đều bị ràng buộc phải thuộc về một cụm nào đó.

 ${f Tham\ s\^o}\ b$

- b kiểm soát độ khả năng t_{ij} (**Possibility Membership**), giúp mô hình chống nhiễu tốt hơn.

Nếu b lớn, thuật toán sẽ gần giống PCM, tức là **một điểm có thể không** thuộc về cụm nào cả (nếu nhiễu).

5 Triển khai thuật toán PFCM

Bước 1: Khởi tạo: -Chọn số cụm c ,chỉ số mờ m(m>1),n, chọn tham số điều chỉnh a và b, - Khởi tạo ma trận tâm cụm (centroid) , ma trận thành viên(membership), ma trận khả năng (typically), tham số gamma

Bước 2: Cập nhật ma trận thành viên u và ma trận khả năng t

Cập nhật u(giống FCM)

$$u_{ik} = \left(\sum_{j=1}^{c} \left(\frac{D_{ikA}}{D_{jkA}}\right)^{\frac{2}{m-1}}\right)^{-1}$$

Cập nhật t(giống PCM): Trước tiên, tính tham số γ_i (giống công thức số (9) trong bài báo PCM):

$$\gamma_i = K \frac{\sum\limits_{k=1}^n u_{ik}^m D_{ik}^2 A}{\sum\limits_{k=1}^n u_{ik}^m} \quad \text{thường chọn K=1 (11)}$$

sau đó cập nhật ma trận khả năng t:

$$\begin{split} t_{ij} &= \frac{1}{1 + (\frac{b}{\gamma_i} d_{ij}^2)^{\frac{1}{\eta - 1}}} \left(8 \right) \\ &+ \text{Nếu } d_{ij}^2 \text{ nhỏ thì } t_{ij} -> 1 \\ &+ \text{Nếu } d_{ij}^2 \text{ lớn thì } t_{ij} -> 0 \end{split}$$

Bước 3: Cập nhật tâm cụm v theo cả u và t

$$\mathbf{v}_{i} = \frac{\sum_{k=1}^{n} \left(au_{ik}^{m} + bt_{ik}^{\eta}\right) \mathbf{x}_{k}}{\sum_{k=1}^{n} \left(au_{ik}^{m} + bt_{ik}^{\eta}\right)}$$

$$1 \le i \le c. \tag{23}$$

- * nếu a = 1 , b=0 -> PFCM trở thành FCM
- * nếu a =0, b=1 -> PFCM trở thành PCM

Bước 4: kiểm tra điều kiện dừng

lặp lại từ bước 2 đến khi sai số hội tụ