

برتری روش خوشبندی C- میانگین فازی در بیان توزیع رخساره‌های هیدروشیمی آب زیرزمینی

دشت ورامین

محمد نخعی^(۱)، مهدی تلخابی^(۲) و میثم ودیعتی^(۳)

۱. دانشیار هیدرولوژی، دانشکده علوم زمین، دانشگاه خوارزمی تهران

۲. دانش آموخته هیدرولوژی، دانشکده علوم زمین، دانشگاه خوارزمی تهران

۳. دانشجوی دکتری هیدرولوژی، دانشکده علوم زمین، دانشگاه تبریز

تاریخ دریافت: ۹۳/۷/۵

تاریخ پذیرش: ۹۳/۱۲/۲۸

چکیده

در پژوهش حاضر، خوشبندی مجموعه‌ای از داده‌های هیدروشیمی دشت ورامین با استفاده از روش‌های خوشبندی C- میانگین فازی (FCM) و تحلیل خوش سلسله مراتبی (HCA) انجام شده و کاربرد آن‌ها در تغییرات رخساره‌های هیدروشیمی بحث گردید. نمونه‌های آب زیرزمینی با استفاده از بهینه کردن تعداد خوش و درجه فازی شدگی با استفاده از روش C- میانگین فازی به سه گروه طبقه‌بندی شدند. از داده‌های آب زیرزمینی 9° نمونه چاه عمیق و نیمه عمیق و 9° متغیر هیدروشیمی منطقه موردمطالعه استفاده شد. نتایج این دو روش، مراکز خوش را تولید می‌کند که در تشخیص فرایندهای فیزیکی و شیمیایی تغییرات هیدروشیمی منطقه موردمطالعه مؤثر است. در روش FCM تعداد خوش بهینه توسط توابع بهینه‌یابی تعیین می‌شود اما در روش HCA براساس تجربه کاربر و سعی و خطا تعیین می‌شود. روش FCM روشی مناسب در تحلیل داده اکتشافی در بیان توزیع رخساره‌های هیدروشیمی است و زمانی که خوش‌های پیوسته یا دارای همپوشانی وجود دارند، ابزار بهتری نسبت به HCA برای خوشبندی است. با ترسیم خطوط تراز مقدار عضویت هر خوش که بر روی نقشه به صورت مکانی و پیوسته نشان داده شده، خوش‌های نمونه‌های آب زیرزمینی به خوبی مشخص شده است. نتایج نشان داد؛ روش FCM در تحلیل داده‌های مرزی، نسبت به روش HCA که تغییراتی واضح و ناگهانی دارد؛ تواناتر است.

واژه‌های کلیدی: آب زیرزمینی، رخساره هیدروشیمی، دشت ورامین، خوشبندی، منطقه فازی.

از چندین پارامتر استفاده می‌کنند تا تحلیل مناسب‌تری از روابط بین متغیرها داشته باشند. در مطالعات هیدروشیمی، گروه‌بندی به‌منظور مجزا کردن داده‌ها به خوش‌های معرف که به عنوان گروه‌های آب یا رخساره‌های هیدروشیمی نیز شناخته می‌شوند) به‌کار می‌رود تا فرایندهای طبیعی

مقدمه

روش‌های آماری چند متغیره روشی مناسب برای تجزیه و تحلیل نمونه‌های آب زیرزمینی و ویژگی‌های هیدروشیمی است (Singh et al., 2004). این روش‌ها به صورت همزمان

*نویسنده مرتبط: nakhaei@knu.ac.ir

متغیرهای زبانی استفاده می‌کنند. جالب اینجاست که اگرچه سیستم‌های فازی، پدیده‌های غیردقيق و نامشخص را توصیف می‌کنند؛ با این حال تئوری فازی یک تئوری دقیق است. متغیر زبانی^۳، متغیری است که مقادیرش کلمات یا جملات یک زبان طبیعی باشد. به عنوان نمونه سن یک فرد را در نظر بگیرید؛ اگر مقادیری را که سن اختیار می‌کند با کلماتی مثل نونهال، نوجوان، جوان، مسن و پیر نشان دهیم؛ متغیر سن یک متغیر زبانی است (آذر و فرجی، ۱۳۸۶).

در نظریه کلاسیک، تابع عضویت مجموعه‌ای است که عدد یک در مرز آن و صفر بیرون آن قرار می‌گیرد. برای یک مجموعه فازی، تابع عضویت به صورتی تعریف می‌گردد که در فاصله بین صفر تا یک است (رابطه ۱) (تشنه‌لب و همکاران، ۱۳۸۷).

$$\text{رابطه (۱)} \quad \mu_A: X \rightarrow [0, 1]$$

مجموعه A بر حسب تابع عضویت عبارت است از رابطه:

رابطه (۲) $A = \{(\mu_A(x)), x \in X, \mu_A(x) \in [0, 1]\}$

مهم‌ترین ویژگی منطق فازی در مقایسه با منطق کلاسیک این است که دانش و تجربه شر را می‌تواند در قالب روابط ریاضی بیان نماید. این مهم باعث شده است که مسائل دنیای واقعی را به خوبی بتوان با استفاده از آن مدل‌سازی کرد (تشنه‌لب و همکاران، ۱۳۸۷).

در روش‌های خوشبندی، تعداد و نوع معیارها ثابت و مشخص نیست، از این‌رو تلاش خواهد شد تا با تغییر آن‌ها به بهترین حالت ممکن دست پیدا کرد. به طور کلی خوشبندی عبارت است از این‌که یک مجموعه مرجع مانند X شامل n داده به c دسته یا خوشبندی شود به طوری که دسته‌های مذبور دارای خصوصیات مشابهی باشند ($c \leq n \leq 2$). خوشبندی را می‌توان به صورت فازی و غیر فازی انجام داد. الگوریتم‌های مختلفی برای خوشبندی فازی و غیر فازی توسط محققین مختلف پیشنهاد شده است (Bezdek، 1981).

-
1. Hard
 2. Soft
 3. Fuzzy logic
 4. Linguistic term

تغییردهنده پارامترهای هیدروشیمی تشخیص داده شود. این خوشبندی‌های معرف که به تعیین روندهای اصلی شیمیایی کمک می‌کنند؛ می‌توانند برای بازسازی فرایندهای اصلی مورداستفاده قرار گیرند (Barbieri et al., 2001).

روش‌های خوشبندی به دو شاخه اصلی تقسیم می‌شوند. روش‌های سخت^۴ یا کلاسیک که در آن یک عنصر به طور کامل به یک گروه تعلق دارد و روش‌های نرم^۵ یا فازی که در آن یک عنصر به تمام خوشبندی‌ها با درجه عضویت‌های مختلف تعلق دارد. هدف اصلی این روش‌ها چه سخت و چه فازی تفکیک یک ماتریس داده با n نمونه و p متغیر به c زیرگروه همگن بهوسیله دسته‌بندی دقیق نمونه‌های مرتبط به خوشبندی مشخص است. در نتیجه تقسیم‌بندی، نمونه‌های درون یک خوشبندی یکسان بهوسیله درجه بالایی از تشابه مشخص می‌شوند، درحالی‌که نمونه‌های متعلق به خوشبندی‌های مختلف با درجه بالایی از عدم تشابه مشخص می‌شوند. سپس این خوشبندی‌های همگن توسط ماتریس \exp بعدی نمایش داده می‌شوند که مشکل از c نمونه شاخص نماینده هر خوشبندی است (Guler and Thyne, 2004).

فرآیندهای اصلی، همیشه خروجی‌های دقیقی تولید نمی‌کنند و در سیستم‌های هیدروشیمی و هیدرولوژیکی پیچیده به سختی تشخیص داده می‌شوند. خصوصیات فیزیکی و شیمیایی در سیستم‌های طبیعی اغلب نه ناگهانی بلکه به طور پیوسته تغییر می‌کنند. به‌واسطه این پیوستگی، خوشبندی‌های آماری نمی‌توانند جداگانه خوبی باشند و باستی توالي خوشبندی‌های همپوشانی شکل گیرد.

رابطه (۲) $A = \{(\mu_A(x)), x \in X, \mu_A(x) \in [0, 1]\}$

منطق فازی^۳ برای اولین بار به همین نام توسط Zadeh (1965) ارائه شد و بسیاری از مفاهیم، متغیرها و سیستم‌های مبهم را صورت‌بندی ریاضی بخشید. بدین ترتیب زمینه را برای استدلال، استنتاج، کنترل و تصمیم‌گیری در شرایط عدم اطمینان فراهم آورد (طاهری، ۱۳۷۸). یکی از پرکاربردترین روش‌های حل مسائل خوشبندی فازی روش c -میانگین فازی است (Bezdek, 1981).

قوانین فازی، قوانین ساده و آشکار برای توصیف پاسخ‌دهی مطلوب سیستم به جای فرمول‌های ریاضی از

خوشه‌ها بیشتر و مرز رخساره‌ها به صورت تدریجی و نه ناگهانی است که با واقعیت هماهنگی بیشتری دارد. این روش با موفقیت در دیگر علوم از جمله زیست‌شناسی (Zhang et al., 1995)، در هواشناسی (Moore and McBratney, 1985)، در زمین‌شناسی (Rantitsch, 2004; Burrough et al., 2000) در این پژوهش داده‌های برگرفته از آنالیز نمونه آب‌های زیرزمینی آبخوان ورامین با استفاده از روش‌های خوشه‌بندی (HCA)-میانگین و آنالیز خوشه سلسله مراتبی^۱ (Gostriš, 2004) می‌شوند که کاربرد این روش‌ها در شرح تحولات هیدروشیمی مورد بحث و بررسی قرار می‌گیرد. با توجه به این که تغییرات در میزان عناصر شیمیایی آب‌های زیرزمینی به طور پیوسته می‌باشند، استفاده از روشی که این تغییرات را به خوبی نمایش دهد و میزان عضویت هر نمونه آب را به گروه‌های مختلف بیان کند؛ ضروری به نظر می‌رسد.

مواد و روش تحقیق

منطقه مورد مطالعه در استان تهران واقع شده و از شمال به ادامه سلسله البرز و لواستان، از شرق به ایوانکی و گرمسار، از جنوب به تپه ماهورهای جنوبی دشت ورامین و همچنین دریاچه نمک و از غرب به دشت تهران-کرج محدود می‌شود. بیشترین شبیب دشت برابر $9/32$ درصد است. بیشترین ارتفاع در بخش شمالی آن برابر 1020 متر بوده و کمترین آن در جنوب و جنوب شرقی دشت و 820 متر از سطح دریا است. از کل منطقه موردمطالعه، حدود $21/4$ کیلومترمربع را نمکزار و حدود $0/68$ کیلومترمربع را زمین‌های کشاورزی تشکیل می‌دهند. میانگین 25 ساله درجه حرارت سالانه، 16 درجه سانتی‌گراد و متوسط بارندگی سالانه، 172 میلی‌متر در ایستگاه سینوپتیک شهرستان ورامین است. از نظر زمین‌شناسی، این منطقه به‌واسطه فروافتادگی دوران اول و دوم ایجاد شده که داخل آن را رسوبات دوران سنوزئیک و رسوبات جدید رودخانه جاجرود پر کرده است (آفتابی، ۱۳۸۵). واحدهای تشکیل دهنده منطقه موردمطالعه به ترتیب سن از جدید به قدیم شامل رسوبات دوران کواترنری، کنگلومرا، شیل،

در خوشه‌بندی قطعی، هر نمونه ورودی متعلق به یک و فقط یک خوشه است؛ بنابراین نمی‌تواند عضوی از چندین خوشه باشد؛ به عبارت دیگر خوشه‌ها همپوشانی ندارند. در حالی که در خوشه‌بندی فازی یک نمونه می‌تواند متعلق به بیش از یک خوشه باشد. خوشه‌بندی فازی به کشف مدل فازی داده‌های موجود می‌پردازد. روش خوشه‌بندی فازی توسعه (Bezdek, 1981) پیشنهاد شد که روشی کارآمد برای خوشه‌بندی فازی داده‌هاست و در واقع شکل گسترش یافته‌ای از خوشه‌بندی^۲-میانگین سخت است.

در شاخه‌های مختلف علوم زمین، مطالعات متنوعی در زمینه خوشه‌بندی فازی انجام شده است. برای مثال شکاری و باقرنژاد (۱۳۸۴) به منظور طبقه‌بندی خاک از روش فازی استفاده کردند. در این پژوهش، تعداد خوشه بهینه تعیین شد و نتایج آن بررسی و مقایسه شد. این پژوهش به صورت مطالعه موردی برای منطقه چشممه سفید کرمانشاه انجام شد. در مطالعه دیگری سلطانی محمدی و همکاران (۱۳۸۶) در خنثی‌سازی اثر سنتزنتیک (مربوط به تغییرات لیتوژئوشیمیایی) داده‌های زئوشیمیایی رسوبات آبراهه‌ای در منطقه شمال تکاب از روش خوشه‌بندی فازی استفاده کردند. در زمینه مدل‌سازی نیاز اکسیژن شیمیایی توسط روش ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی، عصبی فازی و خوشه‌بندی^۲-میانگین نیز مطالعاتی صورت گرفته است (Ay and Kisi, 2014)

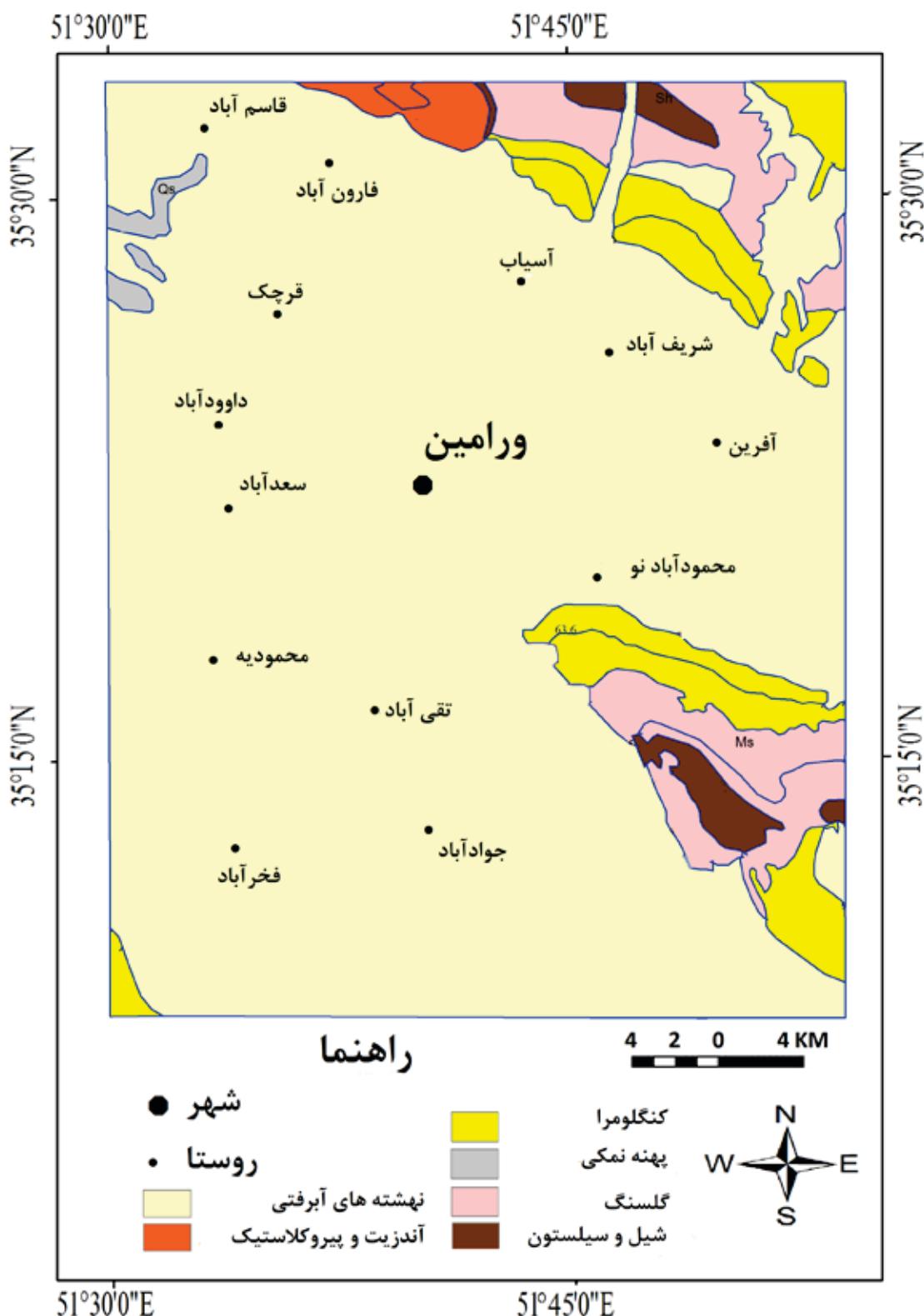
Guler و همکاران (۲۰۰۲) از روش‌های آماری چند متغیره به منظور طبقه‌بندی داده‌های شیمیایی کیفیت آب استفاده نمودند و به بررسی کیفیت آب زیرزمینی منطقه‌ای در ترکیه با استفاده از این روش پرداختند. در پژوهش دیگری در زمینه خوشه‌بندی^۲-میانگین فازی، به تخمین زمین‌لغزش ناشی از بارش با استفاده ترکیبی از روش شبکه عصبی و خوشه‌بندی^۲-میانگین فازی پرداختند (Alimohammadlou et al., 2014).

Guler and Thyne (2004) با استفاده از داده‌های هیدروشیمی آب زیرزمینی منطقه‌ای در جنوب کالیفرنیا نشان دادند که روش خوشه‌بندی^۲-میانگین فازی^۱ (FCM) نتایج بهتری نسبت به روش‌های دیگر دارد. در روش FCM تعداد

1. Fuzzy C-Mean clustering (FCM)

2. Hierachal clustering analysis

سیلستون، گلسنگ، آهک، مارن، گدازه‌های آندزیتی و گدازه‌های پیروکلاستی می‌شوند. در شکل ۱، نقشه آورده شده است.



شکل ۱. نقشه سنگ‌شناختی منطقه مورد مطالعه (برگرفته از سازمان زمین‌شناسی کشور، نقشه یک صدهزارم ورامین، ۱۳۸۵)

$$\sum_{i=1}^c U_{ik}^m = 1, \quad 1 \leq k \leq n \quad (4)$$

محدودیت دوم در ماتریس M در این است که مجموع ضرایب مرکز هر خوش باید کمتر از تعداد اجزاء باشد (رابطه ۵):

$$\sum_{k=1}^n U_{ik} < n, \quad 1 \leq i \leq c \quad (5)$$

در نتایج FCM ممکن است نمونه ها ۱۰۰ درصد عضو خوش نباشند، در عوض عضویت نمونه ها بین خوش ها تقسیم می شود.

یکی از مشکلات روش های خوش بندی، تعیین تعداد خوش ها است. بعضی از روش های اجتناب از این مشکل، استفاده از دانش فردی یا روش های آماری است. در این پژوهش، تعداد خوش های بهینه با استفاده از روابط ۶ و ۷ حاصل می شود. شاخص FPI درجه (رابطه ۶) فازی شدگی را برای تعداد خوش های مشخص نشان می دهد (کوره پزان دزفولی، ۱۳۸۷):

$$F = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^c \sum_{k=1}^n (U_{ik})^2 \quad FPI = 1 - \frac{cF-1}{c-1} \quad (6)$$

شاخص مهم دیگری که درجه به هم ریختگی را برای تعداد گروه های مشخص نشان می دهد؛ NCE (رابطه ۷) است (کوره پزان دزفولی، ۱۳۸۷):

$$F = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^c \sum_{k=1}^n U_{ik} \times \log(U_{ik}) \quad NCE = \frac{H}{\log c} \quad (7)$$

که در آن، H تابع انتروپی است. تعداد خوش بهینه با کمینه کردن این دو شاخص به دست می آید. در خوش بندی به روش فازی، تعداد خوش، نوع فاصله، معیار توقف و پارامتر فازی شدگی بایستی در شروع تحلیل انتخاب شد؛ داده ها استاندارد شدند تا وزن یکسانی به تمام متغیرها تعلق گیرد و مقدار توقف ۰/۰۰۰۱ تعیین شد. خوش بندی برای c خوش (بین ۳ و ۱۰) و با استفاده از مقادیر $m \in \{3, 10, 15, \dots, 1/1\}$ و برای ترکیب های c و m در مجموع ۳۱۲ بار اجرا شد. برای انتخاب تعداد گروه بهینه از توابع (FPI, NCE) استفاده می شود. برخی نتایج در شکل ۲ آمده است که اغلب نمودارها الگوی همسانی را نشان می دهند. تعداد خوش بهینه در اغلب نمودارها ۳ خوش به دست آمده است.

در این پژوهش، از میان متغیرهای اندازه گیری شده در ۹۰ نمونه چاه آب زیرزمینی دشت ورامین که توسط آب منطقه ای استان تهران انجام شده است، متغیرهای بی کربنات، سولفات، کلراید، کلسیم، منیزیم، سدیم، پتانسیم، اسیدیته و هدایت الکتریکی استفاده شدند. خطای موازن بار یونی داده ها کمتر از ۵٪ است که برای ارزیابی کیفیت آب زیرزمینی مناسب است. ماتریس داده های ورودی برای روش FCM در محدوده ۳+ تا ۳- با میانگین صفر استاندارد شدند و مشکل مقایسه متغیرها با واحد ها مختلف رفع شد.

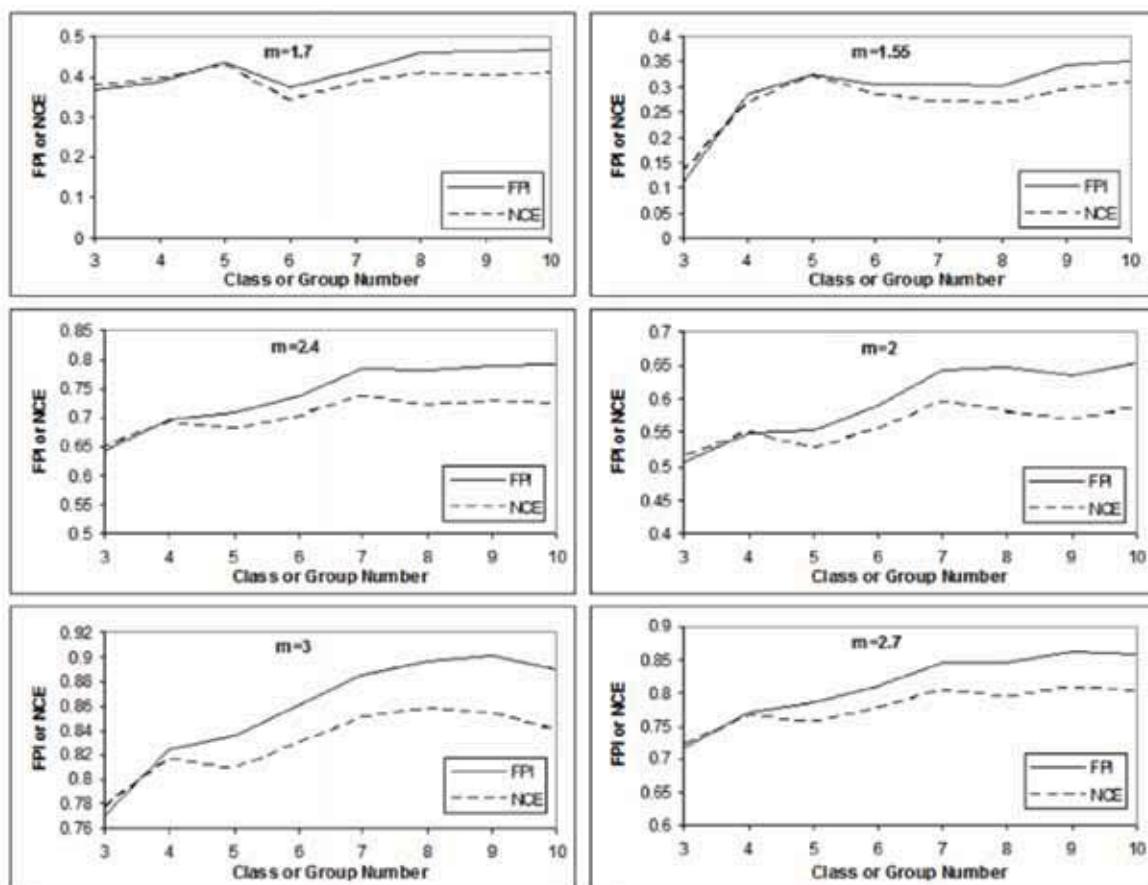
الگوریتم خوش بندی FCM روش تحلیل داده چند متغیره است. این الگوریتم، مجموعه ای از داده ها (فضای چند بعدی اقلیدسی) (p) را به خوش فازی (C) تقسیم می کند که به وسیله مراکز خوش بندی (Vi) تعیین می شوند. جدا کردن داده ها به خوش های فازی با بهینه کردن تابع هدف در رابطه ۳ به دست می آید:

$$J_{FCM} = (M, C) = \sum_{i=1}^c \sum_{k=1}^n U_{ik}^m \|X_k - V_i\|^2 \quad (3)$$

در رابطه ۳، M ماتریس اعضاء، C ماتریس مراکز خوش ها، c تعداد خوش ها، n تعداد داده ها و U_{ik}^m درجه عضویت داده k در خوش i است. اگر فاصله اقلیدسی برای هر یک از نمونه های آب زیرزمینی (فاصله خط مستقیم بین دو نقطه در فضای p بعدی که به وسیله p متغیر تعریف می شود) بین داده X_k که شامل ماتریسی از داده های ۹ می شود، J_{FCM} کم می شود (کوره پزان دزفولی، ۱۳۸۷). اگر فاصله کم باشد؛ مقدار عضویت به یک میل می کند. پارامتر وزنی $m \in (1, \infty)$ پارامتر وزنی است که درجه فازی بودن نتایج طبقه بندی را کنترل می کند که درجه هم پوشانی بین خوش ها است. با حداقل مقدار معنی دار $m=1$ پاسخ، تقسیم بندی از نوع غیر فازی است. با میل m به مقدار بی نهایت، پاسخ به بالاترین درجه فازی شدگی میل می کند (Bezdek, 1981). انتخاب مقدار $m=2$ در بسیاری حالات به عنوان انتخاب مناسب پارامتر فازی شدگی پذیرفته شده است (Hathaway and Bezdek, 2001). ماتریس M به

اجزاء $[0, 1]$ محدود می شود (رابطه ۴):

1. Entropy function



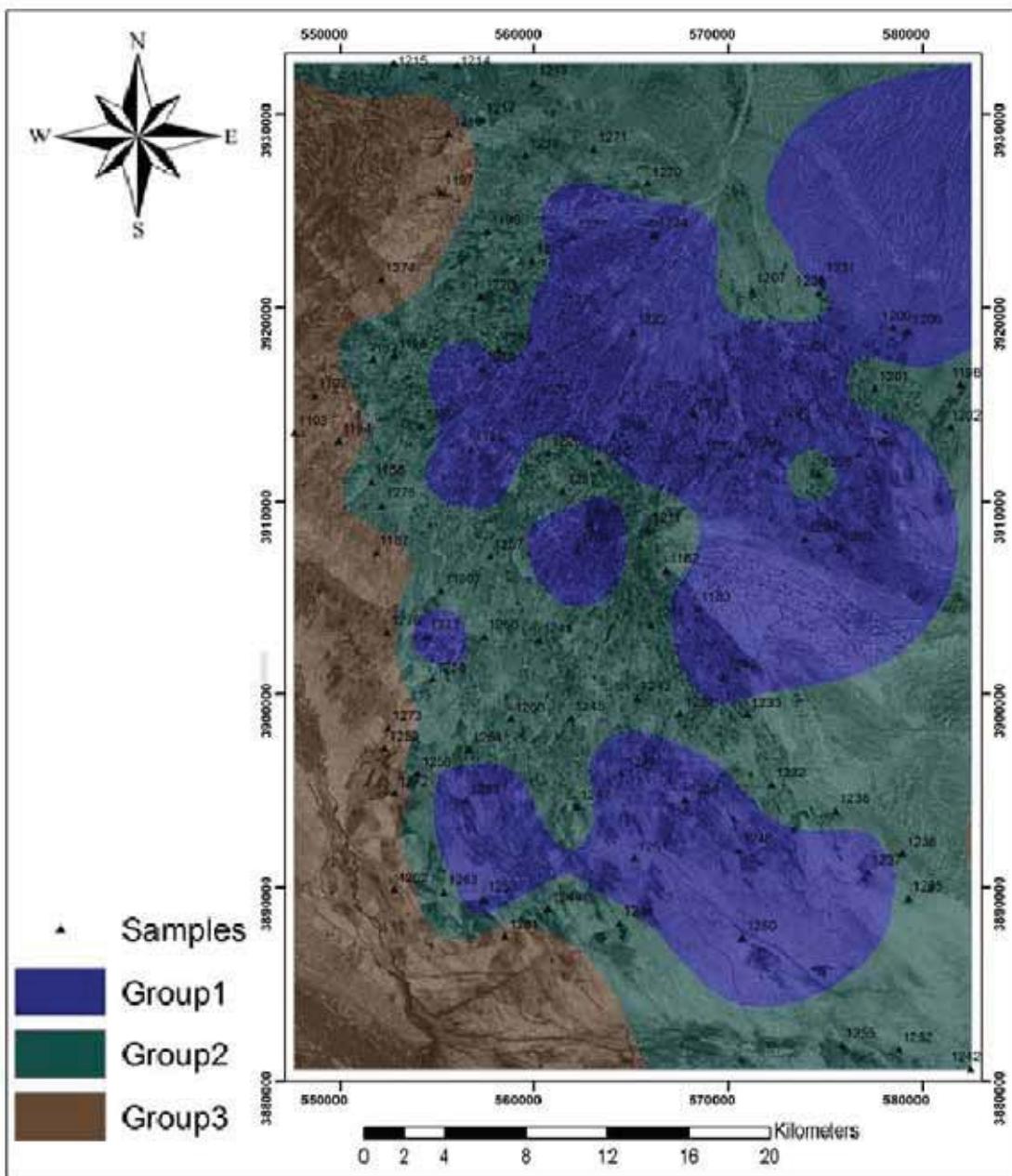
شکل ۲. نمودار مقادیر شاخص FPI و NCE در برابر تعداد خوش

نتایج و بحث

انتخاب خوشها و فاصله اقلیدسی به عنوان معیار فاصله انتخاب شد. اول این که داده های مورد استفاده در این مطالعه از نوع داده هایی با مقیاس فاصله ای است (داده های استاندارد شده) و دلیل دوم این است که روش وارد به لحاظ ساختار خوشبندی شبیه به روش C-میانگین است و این موضوع باعث می شود، اختلافات ساختاری دو روش تأثیری در مقایسه خروجی ها نداشته باشند. شکل ۳ نتایج روش HCA را نشان می دهد تا روند تغییرات بهتر نمایش داده شود.

فرآیندهای هیدروژئولوژیک، بسیار پیچیده هستند، از این رو نمی توان با استفاده از روش های مرسوم به بررسی کیفیت آب زیرزمینی در شرایط هیدروژئولوژیک پیچیده پرداخت و محققین در مطالعات هیدرولوژی و زمین شناسی به روش های جدید و دقیق تری روی آورده اند. یکی از روش های پرکاربرد در زمینه ارزیابی کیفیت آب و بررسی روند تغییرات آب در آبخوان، روش های آماری چند متغیره و روش های مختلف خوشبندی است. خوشبندی تجمعی برای این پژوهش انتخاب شد و روش وارد^۱ به دو دلیل برای

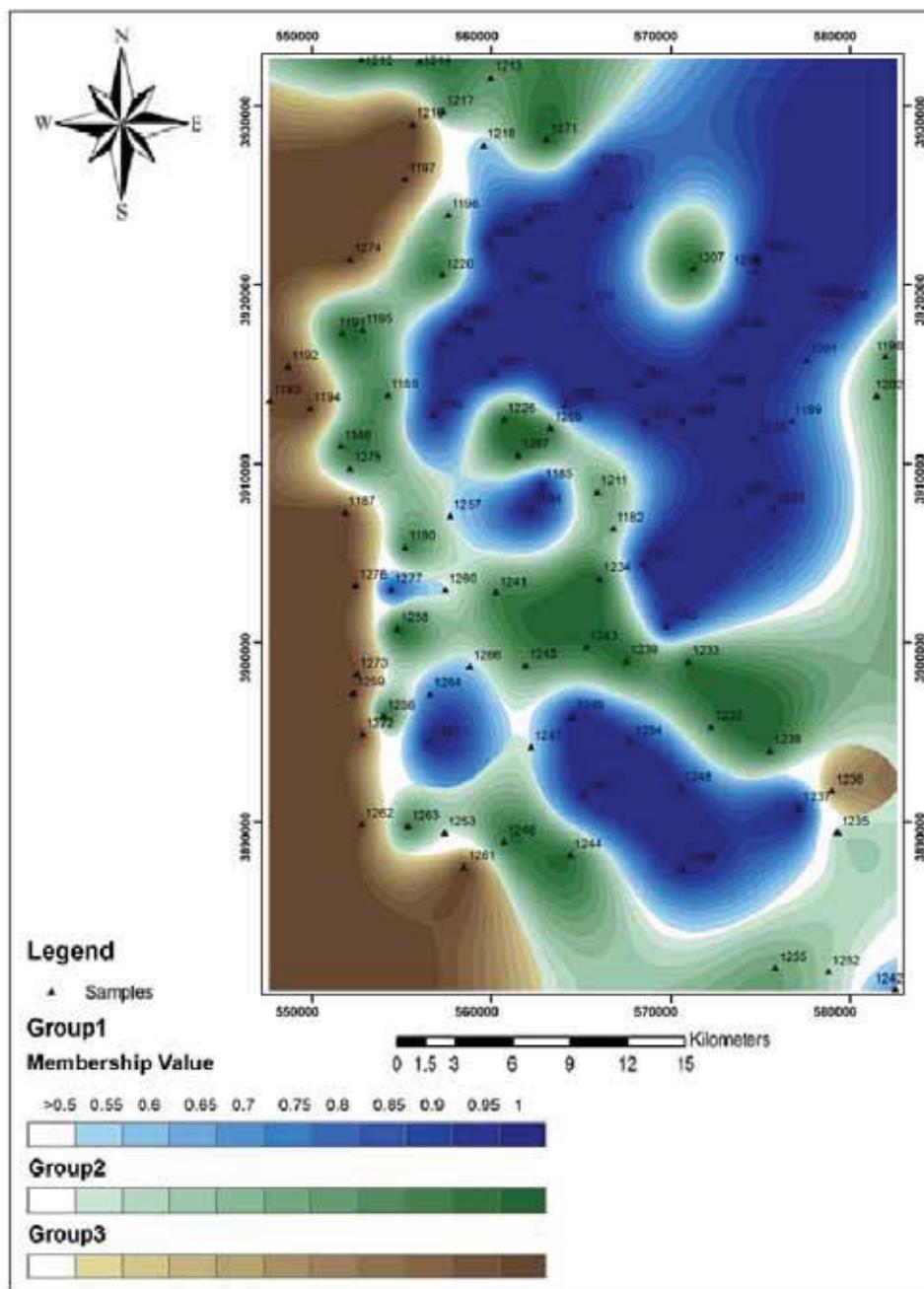
1. Ward method



شکل ۳. توزیع مکانی رخساره‌های هیدروشیمی به روش HCA

این شکل برای نمایش بهتر تغییرات عضویت در خوشها از نقشه منطقه صرفنظر شده است. مناطقی که با رنگ سفید در شکل مشخص شده است مربوط به نمونه هایی است که متعلق به هیچ یک از خوشها نیستند؛ یعنی مناطقی که مقدار عضویت آنها به هریک از گروهها کمتر از ۵٪ است.

همان طورکه در شکل ۳ دیده می‌شود؛ مرز بین گروه‌ها در این روش کاملاً واضح و ناگهانی تغییر می‌کند، به طوری که یک نمونه یا به یک گروه تعلق دارد یا خیر. در شکل ۴ نتایج روش FCM نشان داده شده تا روند تغییرات بهتر نمایش داده شود. تغییرات مقادیر عضویت در بازه ۱ و ۰/۵ در خوش‌های مختلف نشان داده شده است. در



شکل ۴- توزیع مکانی رخساره‌های هیدروشیمی به روش FCM

بین تفسیر کمی و کیفی داده‌های آب زیرزمینی در روش FCM نسبت به روش HCA وجود دارد. همچنین در روش HCA تعداد خوشبندی به صورت سعی و خطا تعیین می‌شود؛ در حالی‌که در روش FCM توسط توابع هدف (روابط ۶ و ۷) مشخص می‌گردد. همان‌طورکه در شکل ۴ مشخص است، توزیع مکانی خوشبندی FCM ارتباط نزدیکی با رخساره‌های هیدروشیمی آب نشان می‌دهد. با مقایسه دو روش مورد استفاده در این پژوهش مشخص می‌شود که انطباق خوبی

الگوریتم خوشبندی FCM، روشی مؤثر برای یافتن ساختار خوشبندی داده‌های پیچیده دارای همپوشانی و مقادیر مبهم است (Guler and Thyne, 2004). توزیع مکانی نتایج خوشبندی به روش FCM، هماهنگی معناداری با فرآیندهای فیزیکو-شیمیایی رخساره‌های هیدروشیمی آب نشان می‌دهد. با مقایسه دو روش مورد استفاده در این پژوهش مشخص می‌شود که انطباق خوبی

پساب صنعتی و کشاورزی در مناطقی که سطح آب زیرزمینی بالاست و برخورد آب زیرزمینی با پهنه‌های نمکی و سولفاته محلی (بر روی شکل ۱، با QS نمایش داده شده) است.

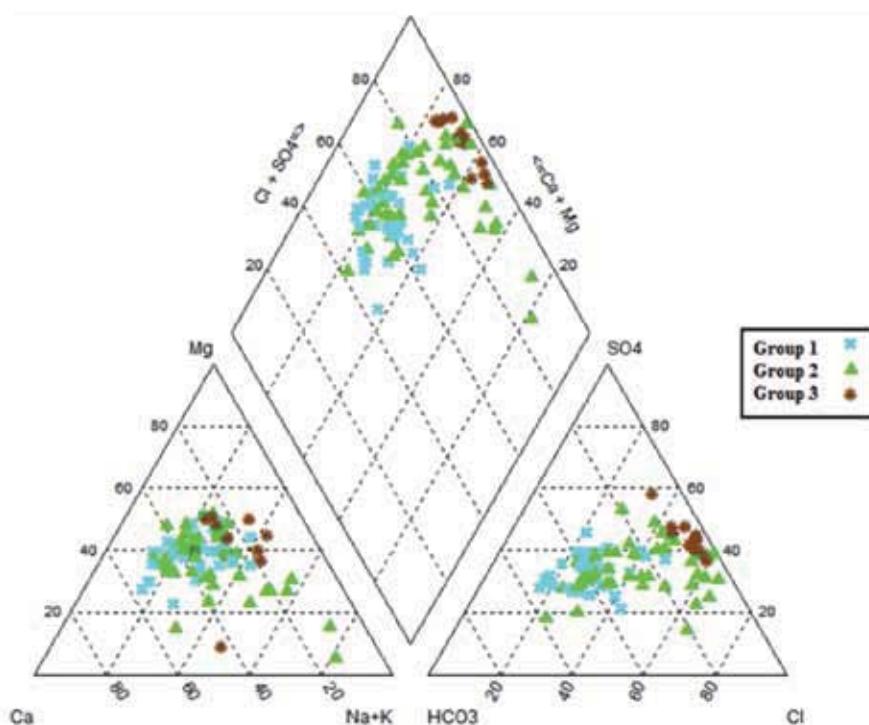
گروه سوم که با رنگ قهوه‌ای در شکل‌ها مشخص شده است. آب‌هایی با کیفیت پایین هستند که میانگین مواد جامد محلول در آن ۴۶۰۰ میلی‌گرم در لیتر است. آب‌های جامد محلول این گروه آب‌های شور و خیلی این گروه از لحاظ مقدار TDS در گروه آب‌های شور و خیلی شور قرار می‌گیرند که منشأ آن سازندهای نمکی و سولفاته غرب محدوده مورد مطالعه است.

استفاده از نمودار پایپر به عنوان اصلی‌ترین نمودار در شناسایی رخسارهای یا گروه‌های هیدروشیمی در این مطالعه، امری اجتناب‌ناپذیر به نظر می‌رسد. نمودار پایپر می‌تواند در سنجش عملکرد روش‌های خوشبندی به عنوان یک شاخص مورد استفاده قرار گیرد. در ادامه، رفتار دو روش خوشبندی در تعلق داده‌ها به گروه‌های هیدروشیمی توسط نمودار پایپر مورد ارزیابی قرار می‌گیرد. در شکل ۵ عملکرد روش خوشبندی HCA در نمودار پایپر نمایش داده می‌شود.

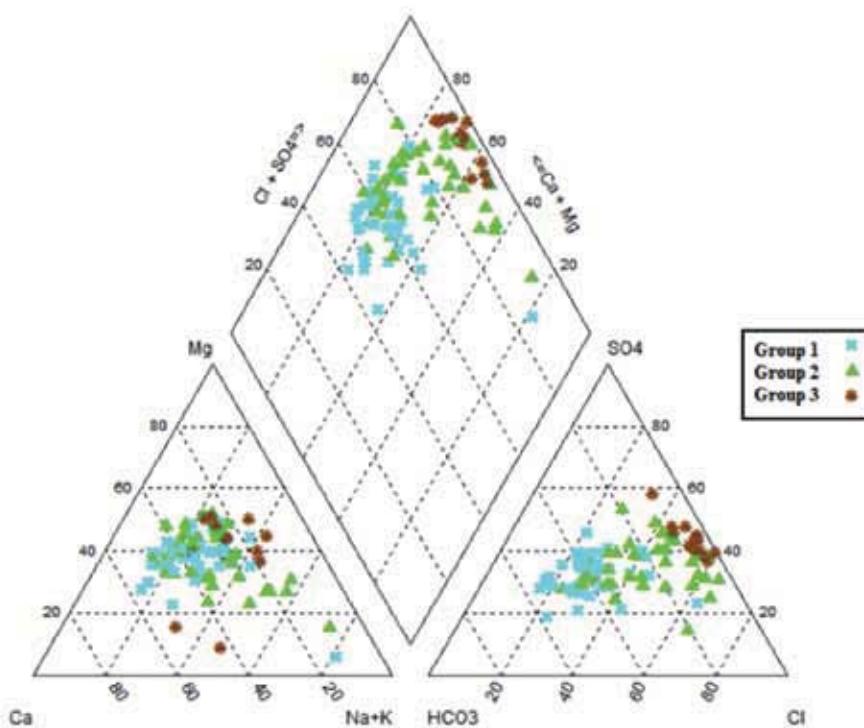
گروه معرف را نشان می‌دهد که نشان‌دهنده وجود سه تیپ آب زیرزمینی مختلف در ایجاد این گروه‌ها است.

گروه اول که با رنگ آبی در تصاویر نشان داده شده است، آب‌هایی با کیفیت بالا، املاح کم و با میانگین پایین مجموع مواد جامد محلول (۴۰۰ میلی‌گرم در لیتر) است. این گروه در طبقه‌بندی آب‌ها براساس (Todd and Mays, 2005) در گروه آب شیرین قرار می‌گیرد که عمدتاً مربوط به منطقه تغذیه و مناطقی می‌باشد که تحت تأثیر آلودگی‌ها قرار نگرفته‌اند.

گروه دوم که با رنگ سبز در تصاویر نشان داده شده است؛ آب‌هایی با کیفیت نسبتاً پایین که میانگین مواد جامد محلول در آن ۱۰۰۰ میلی‌گرم در لیتر است. از نظر مقدار TDS، این نمونه‌ها در گروه آب‌های لب‌شور قرار دارند که برای مصارف کشاورزی و صنایعی که نیاز به آب‌های با کیفیت بالا ندارند، مناسب است. تشکیل این گروه را می‌توان نتیجه چند فرآیند دانست که به نظر می‌رسد به دلیل اختلاط آب‌های منطقه تغذیه و آب‌های شور در غرب محدوده مورد مطالعه، ارتباط



شکل ۵. نمودار پایپر برای داده‌های خوشبندی شده به روش HCA



شکل ۶. نمودار پایپر برای داده‌های خوشبندی شده به روش FCM

یک، دو و سه در شکل شماره ۴ با نمودار پایپر، مشخص می‌شود، روش FCM در ارزیابی تحولات هیدروشیمی منطقه موردمطالعه نسبت به روش HCA برتری دارد. بدین ترتیب که روش FCM نسبت به روش HCA روند تحولات هیدروشیمی منطقه موردمطالعه را بهتر نشان می‌دهد. در نمودار پایپر نیز می‌توان روند تغییرات هیدروشیمی منطقه موردمطالعه را از گروه یک به گروه دو و در نهایت گروه سه مشاهده نمود. به صورت کلی می‌توان گروه یک را نمونه‌های ابتدایی دست، گروه دو را نمونه‌های میان دشتی و گروه سه را نمونه‌های خروجی و انتهایی خوشبندی نمود.

نتیجه‌گیری

در این پژوهش تلاش شد تا با بررسی و مقایسه دو روش پرکاربرد از روش‌های خوشبندی، روشی مناسب برای تعیین رخساره‌های هیدروشیمی انتخاب شود. الگوریتم خوشبندی FCM روشی مؤثر برای پافتن ساختار خوشبندی داده‌های پیچیده دارای همپوشانی و مقادیر

همان‌طورکه مشاهده می‌شود بی‌نظمی قابل ملاحظه‌ای در گروه‌بندی داده‌ها به روش HCA دیده می‌شود. این موضوع در تفکیک گروه‌های ۱ و ۲ بهتر مشخص است. شکل ۶ نمودار پایپر را برای داده‌های خوشبندی شده به روش FCM نشان می‌دهد، چنانچه در شکل دیده می‌شود؛ در این روش جدایش بهتری در نمونه‌ها دیده می‌شود. با توجه به شکل ۶، نمونه‌های گروه یک به طور عمده در منطقه اختلاط و منطقه بدون تیپ غالب قرار می‌گیرند. همان‌طورکه در شکل شماره ۴ مشاهده می‌شود در بخش‌های شمال شرقی منطقه موردمطالعه اغلب نمونه‌ها در گروه یک قرار گرفته‌اند. در گروه دو نیز اغلب، نمونه‌ها در منطقه اختلاط قرار می‌گیرند اما در برخی نمونه‌ها تیپ کلراید سدیک نیز مشاهده می‌شود که به نظر می‌رسد به دلیل وجود پهنه‌های نمکی در منطقه موردمطالعه باشد. گروه سه نیز اغلب نمونه‌ها تیپ سولفات‌نمیزیک دارند که به دلیل انحلال سازنده‌های آبرفتی و پهنه‌های نمکی و ژیپسی در غرب منطقه موردمطالعه است. با بررسی روند تغییرات گروه‌های

- خوشبندی فازی. امیرکبیر، ۶۷، ۲۷-۳۴.
- شکاری، پ. و باقر نژاد، م.، ۱۳۸۴. بررسی کاربرد روش فازی در طبقه‌بندی خاک، مطالعه موردی: چشممه سفید کرمانشاه. علوم و فنون کشاورزی و منابع طبیعی زمستان، ۹، ۵۵-۶۸.
- طاهری، م.، ۱۳۷۸. آشنایی با نظریه مجموعه‌های فازی. انتشارات جهاددانشگاهی مشهد.
- کوره‌پزان درزولی، ا.، ۱۳۸۷. اصول تئوری مجموعه‌های فازی و کاربرد آن در مدل‌سازی مسائل مهندسی آب. انتشارات جهاددانشگاهی واحد صنعتی امیرکبیر.
- Alimohammadalou, Y., Najafi, A. and Gokceoglu, C., 2014. Estimation of rainfall-induced landslides using ANN and fuzzy clustering methods: A case study in Saeen Slope, Azerbaijan province, Iran. *Catena*, 120, 149-162.
- Ay, M. and Kisi, O., 2014. Modelling of chemical oxygen demand by using ANNs, ANFIS and k means clustering techniques Journal of Hydrology, 511, 279-289.
- Barbieri, P., Adami, G., Favretto, A., Lutman, A., Avoscan, W. and Reisenhofer, E., 2001. Robust cluster analysis for detecting physicochemical typologies of freshwater from wells of the plain of Friuli (northeastern Italy). *Analytica Chimica Acta*, 440, 161-170.
- Bezdek, J.C., 1981. Pattern Recognition with Fuzzy Objective Function Algorithms Plenum, 256.
- Burrough, P.A., Van Gaans, P.M. and McMillan, R.A., 2000. High resolution landform classification using fuzzy k-means. *Fuzzy Sets Systems*, 113, 37-52.
- Goyal, M.K. and Gupta, V., 2014. Identification of Homogeneous Rainfall Regimes in Northeast Region of India using Fuzzy Cluster Analysis. *Water Resources Management*, 28, 4491-4511.
- Guler, C. and Thyne, G.D., 2004. De-

مبهم است. توزیع مکانی نتایج خوشبندی در روش FCM با فرایندهای فیزیکوشیمیابی هماهنگی معناداری با رخساره‌های هیدروشیمی آب نشان می‌دهد. با مقایسه توزیع مکانی رخساره‌های هیدروشیمی و نمودار پایپر برای هر دو روش، نتایج نشان می‌دهد؛ در روش FCM توزیع مکانی و خطای خوشبندی نسبت به روش HCA کمتر است و خوشبندی فازی، فرایندهای ایجاد‌کننده تغییرات طبیعی پیوسته در منطقه را بهتر نشان می‌دهد و مقدار زیادی داده را می‌تواند بررسی و تحلیل نماید. قرار دادن نمونه‌های آب در گروههایی با مرزهای مشخص باعث ایجاد خطای طبقه‌بندی داده‌ها می‌شود که از اشکالات روش HCA است. در روش خوشبندی فازی با تخصیص هر نمونه به چند گروه، خطای طبقه‌بندی به حداقل می‌رسد. بهمنظور صحبت‌سنگی، از نمودار پایپر استفاده شد. در نمودار پایپر ترسیم شده به روش HCA بی‌نظمی در گروه‌بندی داده‌ها دیده می‌شود. این موضوع در تفکیک گروه‌های یک و گروه دو بهتر دیده می‌شود؛ اما در نمودار پایپر ترسیم شده به روش FCM گروه‌ها نظم بهتری دارند و نمونه‌هایی با رخساره هیدروشیمی یکسان، با هم در یک گروه قرار گرفتند. بهطورکلی می‌توان نتیجه گرفت؛ در روش HCA تغییرات در مرز بین گروه‌ها کاملاً واضح و ناگهانی است اما در روش FCM، تغییرات تدریجی است.

منابع

- آذر، ع. و فرجی، ح.، ۱۳۸۶. علم مدیریت فازی. انتشارات موسسه کتاب مهربان نشر.
- آقانباتی، ع.، ۱۳۸۵. زمین‌شناسی ایران. انتشارات سازمان زمین‌شناسی و اکتشافات معدنی کشور.
- تشنهلب، م.، صفارپور، ن. و افیونی، د.، ۱۳۸۷. سیستم‌های فازی و کنترل فازی. انتشارات دانشگاه صنعتی خواجه‌نصیرالدین طوسی.
- سازمان زمین‌شناسی کشور، ۱۳۸۵. نقشه زمین‌شناسی یک صدهزارم و رامین، سازمان زمین‌شناسی و اکتشافات معدنی کشور.
- سلطانی محمدی، س.، علی‌نیا، ف. و آویانی، د.، ۱۳۸۶. خنثی‌سازی اثر سنتزتیک داده‌های ژئوشیمیابی رسوبات آبراهه‌ای در منطقه شمال تکاب با استفاده از

- lineation of hydrochemical facies distribution in a regional groundwater system by means of fuzzy c-means clustering. *Water Resource Research*, 40, w12503. Doi: 10.1029/2004WR003299.
- Guler, C., Thyne, G.D., McCray, J.E. and Turner, A.K., 2002. Evaluation of graphical and multivariate statistical methods for classification of water chemistry data. *Hydrogeology Journal*, 10, 455- 474.
 - Hathaway, R.J. and Bezdek, J.C., 2001. Fuzzy C-means clustering of incomplete data. *IEEE Transactions System Man and Cybernetics*, 31, 735- 744.
 - McBratney, A.B. and Moore, A.W., 1985. Application of fuzzy sets to climatic classification. *Agriculture and Forest Meteorology*, 35, 165- 185.
 - Rantitsch, G., 2000. Application of fuzzy clusters to quantify lithological background concentrations in stream-sediment geochemistry. *Journal of Geochemical Exploration*, 71, 73- 82.
 - Singh, K., Malik, A., Mohan, D. and Sinha, S., 2004. Multivariate statistical techniques for the evaluation of spatial and temporal variations in water quality of Gomti River (India)-a case study. *Water Research*, 38, 3980-3992.
 - Todd, K.D., and Mays, 2005. *Groundwater Hydrology*. John Wiley and Sons. 636.
 - Zadeh, L.A., 1965. Fuzzy sets. *Information Control*, 8, 338- 353.
 - Zhang, C.T., Chou, K.C. and Maggiora, G.M., 1995. Predicting protein structural classes from amino acid composition: Application of fuzzy clustering. *Protein Engineering*, 8, 425-435.