

دانشگاه صنعتی امیرکبیر (پلیتکنیک تهران) دانشکده ریاضی و علوم کامپیوتر

> پروژه علوم کامپیوتر

بررسی روش خوشه بندی در مقاله Swarm Intelligence for Self-Organized Clustering

نگارش مهدی عباسعلی پور

استاد راهنما جناب آقای دکتر قطعی

استاد مشاور جناب آقای یوسفی مهر

دی ماه ۱۴۰۲



چکیده

در این پروژه هدف بر بررسی یک روش مبتنی بر هوش جمعی برای خوشه بندی دیتا می باشد . این روش در مقاله ی Swarm Intelligence for Self-Organized Clustering توضیح داده شده است . روش کور به زبان Databionic که ترکیبی از هوش جمع یهمراه با نظریه بازی ها می باشد . روش مقاله ی مذکور به زبان R پیاده سازی شده است و در این گزارش بخش هایی از روش نیز با زبان پایتون پیاده سازی شده است

واژههای کلیدی:

هوش جمعی ، خودسازمانی ،خوشه بندی ، Databionic

سفحه	فهرست مطالب	عنوان
۲	في روش	۱ معرف
٣	مقدمه	1-1
٣	طرح مسئله	Y-1
۴	Pswarm 1-Y-1	
۴	Generalized U-matrix 7-7-1	
۴	Clustering ۳-۲-۱	
۴	لینک گیت هاب کد	۳-۱
۵	جمع بندی	4-1
۶	ه سازی و بررسی نتایج	۲ پیاد
٧	پیاده سازی	1-1
٧	Databot Class 1-1-7	
٧	۲-۱-۲ تبدیل مختصات	
٧	۲-۱-۳ برروز رسانی موقعیت	
٧	۴-۱-۲ تابع Pswarm تابع	
٧	جمع بندی	7-7
1.		مراجع .

صفحه	فهرست تصاوير	شكل
٣	الگوریتم کلونی مورچگان به عنوان یک الگوریتم هوش جمعی برگرفته شده از طبیعت	1-1
λ.	پراکندگی اولیه ی عامل ها(دیتا بات ها)	1-7
٩.	یراکندگی نهایی عامل ها(دیتا بات ها)	7-7

فصل اول معرفی روش

1-1 مقدمه

بسیاری از پیشرفتهای فناوری با کمک الگوبرداری از طبیعت به صورت استفاده از روشها و سیستمهای بیولوژیکی موجود در طبیعت ظاهر می شود ، پدید آمده اند [۲] . الگویتم های متفاوت هوش مصنوعی همانند الگوریتم های ژنتیک و کلونی مورچگان با الهام از طبیعت مورد استفاده قرار گرفته اند . این موضوع به طور قابل توجهی در مورد الگوریتم های هوش جمعی صدق می کند .به یکی از این دسته الگوریتم ها در [۲] پرداخته شده است . هدف گزارش بر بررسی این روش و همین طور پیاده سازی بخش هایی از این الگوریتم با زبان پایتون و اعمال آن برای روی دیتاست Iris که داده های مربوط به گل هاست ، می باشد . این داده شامل ۱۵۰ نمونه می باشد .



شكل ۱-۱: الگوريتم كلونى مورچگان به عنوان يک الگوريتم هوش جمعى برگرفته شده از طبيعت [1]

t-1 طرح مسئله

الگوریتم مورد بحث در [Y] الگوریتم Databionic می باشد . هدف این الگوریتم خوشه بندی دیتا به صورت بدون نظارت می باشد با استفاده از روش های هوش جمعی می باشد . این الگوریتم در دسته ی الگوریتم های ACS یعنی الگوریتم هایی که عامل های هوشمند به صرت غیر مستقیم با هم در ارتباط اند . قرار دارد .همچنین این الگوریتم 1 ABC می باشد . این الگوریتم به وسیله ی پارامتر های کمی داده ها

ant-based clustering\

را خوشه بندی می نماید . این الگوریتم از سه مرحله ی ۱- تصویر کردن داده ۲- ساخت Generalized را خوشه بندی تقسیم می شود .در ادامه به این مراحل خواهیم پرداخت .

Pswarm 1-**Y-1**

گام اول برای اجرای خوشه بندی تصویر کردن داده ها به فضای دوبعدی می باشد . Polar swarm این تصویر کردن را ممکن می سازد . Pswarm بر پایه ی سه موضوع هوش جمعی ، خود سازمان دهی(به معنای آن که تابع هدفی برای بهینه سازی در نظر گرفته نمی شود و خود سیستم به صورت خودمختار خودش را سازمان دهی می کند) و نظریه تعادل نش در بازی های بدون همکاری استوار است . این الگوریتم بر این مبنا عمل می کند که ساختار داده ی دارای ابعاد بالا را بر رویفضای تصویر شده حفظ نماید به این صورت که فواصل دو به دوی بین دیتای تصویر شده مشابه داده ورودی بماند .

ابتدا بر روی فضای خروجی تعدادی عامل هوشمند آزاد می کند و سپس این عوامل طبق سازوکار هوش جمعی حرکت می کنند و سعی در ساختن ساختار مشابه فضای ورودی دارند . در هر گام تعدادی از عامل ها با احتمالی انتخاب می شوند (این احتمال در گام های بعدی به تدریج کاهش می یابد تا دیگر هیچ عاملی انتخاب نشود) و سپس با توجه به تابع رایحه 7 انتخاب می کند که به کدام موقعیت برود و فرایند بار ها انجام می شود . طبق نظریه ی نش این عمل همانند یک بازی غیرهمکارانه می باشد و تغییر وضعیت هر عامل بر روی تابع رایحه اثر می گذارد و طبق این نظریه پس از چندین گام همگرایی رخ می هد و سیستم به تعادل می رسد یعنی این همگرایی طبق نظریه نش تضمین شده است . تابع سودمندی که برای بازی در نظر گرفته می شود در حقیقت همان تابع رایحه است که در مقاله به آن اشاره شده است و از آن با λ نام برده شده است .

از مشکلات مهم موجود در فضا به مشکلاتی که می توانند بر روی مرز ناحیه خروجی رخ دهد می توان اشاره کرد . فضای مسئله را به صورت متقارن و در مختصات قطبی در نظر گرفته می شود و همین طور شبکه را به صورت تناوبی تکرار می شود تا مشکلات مرزی رخ ندهد .

Generalized U-matrix Y-Y-1

Clustering $\Upsilon-\Upsilon-1$

۱–۳ لینک گیت هاب کد

با مراجعه به https://github.com/mahdialipoo/AI_project7 می توانید کد مربوط به پیاده سازی یروژه را مشاهده نمایید .

scent^۲

۱-۴ جمع بندی

فصل دوم پیاده سازی و بررسی نتایج

۱-۲ پیاده سازی

به علت پیچیدگی بخش های دیگر الگوریتم تنها به پباده سازی قسمت ابتدایی یعنی تصویر کردن داده ها به دو بعد اکتفا می کنم .

Databot Class 1-1-Y

برای پیاده سازی در ابتدا کلاس Databot تعریف شد . هر آبجکت دیتا بات یک موقعیت در صفحه دوبعدی دارد و مین طور با توجه به موقعیتش در متغیر payoff میزان رایحه scent را ذخیره می نماید . همچنین هر آبجکت یک تابع دارد تا با استفاده ا زموقعیت فعلی آبجک دیتا بات و بادر نظر گرفتن موقعیت بقیه ی دیتابات ها با استفاده از H-weight تابع سودمندی را بروز رسانی می نماید (متد dupdate-payoff)

۲-۱-۲ تبدیل مختصات

تابعی برای تبدیل مختصات قطبی به دکارتی به نام distance-2D-polar در نظر گرفته شده است که مختصات را به دکارتی می برد.

$\Upsilon-1-\Upsilon$ برروز رسانی موقعیت

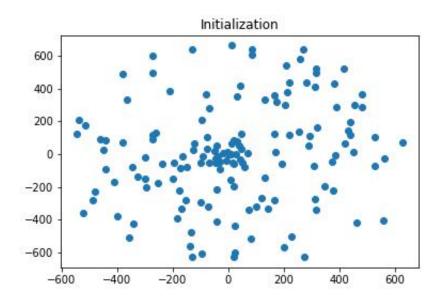
تابع update-positions مطابق روش مطرح شده به صورت تبریدی نمونه ای از دیتابات ها را انتخاب می کند و در صورتی که بتوانند به موقعیتی با تابع سودمندی بهتری بروند موقعیت آن ها را تغییر می دهد .

۲-۱-۲ تابع Pswarm

این تابع به عملیات اصلی تصویر کردن می پردازد و تکرار های حل مسئله را انجام می دهد . به صورت تبریدی شروع به فراخوانی توابع بروزرسانی موقعیت می نماید و داده ها را تصویر می کند . در T-T تغییر مکان دیتا بات ها را مشاهده می نمایید .

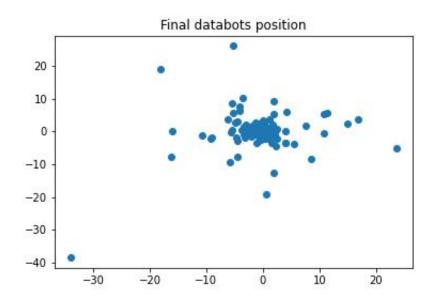
۲-۲ جمع بندی

در این بخش بررسی برخی از نتایج پیاده سازی بخش pswarm از الگوریتم خوشه بندی pswarm ادر این بخش بررسی برخی از نتایج پیاده سازی بخش pswarm از محمود ادر ۱۰۲ و ۲-۲ مشاهده می شود داده ها به سمت یک نقطه جمع شده اند مجموع تابع سودمندی دیتا بات ها از مقدار اولیه ی ۱۵.۳۷۹ به مقدار ۱۳.۳۸۰ رسید .مدت زمان اجرا شدن الگوریتم تننها برای ۱۵۰ داده در حدود ۱ دقیقه و ۴۰ ثانیه طول کشید که نشان می دهد بسیار کند عمل شده است . همین طور به نظر نمی رسد که تصویر کردن به این صورت با فرض ساده سازی



شکل ۲-۱: پراکندگی اولیه ی عامل ها(دیتا بات ها)

های انجام شده (مانند متناوب نگرفتن فضای خروجی) و در صورت ادامه ی باقی بخش های الگوریتم به نتایج مورد قبولی ختم شود .



شکل ۲-۲: پراکندگی نهایی عامل ها(دیتا بات ها)

مراجع

- [1] sda apa. Researchers develop robotic ants with swarm intelligence. , 2019.
- [2] Thrun, Michael C and Ultsch, Alfred. Swarm intelligence for self-organized clustering. *Artificial Intelligence*, 290:103237, 2021.