

به نام خدا



کاربرد رویکردهای داده کاوی در حل مسائل بهینه سازی مدیریت منابع آب مبتنی بر الگوریتم های تطبیقی هوشمند

آرم دانشگاه 	عمران	رشته	نام و مقطع تحصیلی محمد حسین ریبعی، دکتری توسعه دهنده:
	سازه های هیدرولیکی	گرایش	
	بهینه سازی	حوزه تخصصی پژوهش	
	MATLAB	نرم افزار / زبان برنامه نویسی استفاده شده	
محمد حسین ریبعی			تهیه گننده مستند:

تاریخ تنظیم سند:

۱۳۹۵/۰۳/۱۰

نسخه: ۱ / ۰

فهرست مطالب

۵.....	فصل ۱: راهنمای کاربری
۵.....	۱-۱. مقدمه
۶.....	۲-۱. راهنمای کاربری حل مسائل Benchmark
۶.....	۲-۱-۱. الگوریتم بهینه سازی PSO
۸.....	۲-۱-۲-۱. نمونه اجرای کد PSO
۱۰.....	۲-۲-۱. الگوریتم بهینه سازی GA
۱۱.....	۲-۲-۲-۱. نمونه اجرای کد GA
۱۳.....	۲-۲-۳. الگوریتم بهینه سازی ACO
۱۴.....	۲-۳-۲-۱. نمونه اجرای کد ACO
۱۶.....	۲-۴-۲-۱. DE
۱۸.....	۲-۴-۲-۱. نمونه اجرای کد DE
۲۰.....	۲-۵-۲-۱. CSS
۲۲.....	۲-۵-۲-۱. نمونه اجرای کد CSS
۲۴.....	۳-۱-۳. راهنمای کاربری حل مسئله بهینه سازی سامانه مخازن
۳۰.....	فصل ۲: مستندات آموزشی
۳۰.....	۱-۲. مستندات آموزشی الگوریتمهای کاوشی
۳۰.....	۲-۱-۱-۱. PSO سابروتین
۳۴.....	۲-۱-۱-۲. GA سابروتین
۳۶.....	۲-۱-۲-۱. ACO سابروتین
۴۰.....	۲-۱-۲-۲. DE سابروتین
۴۲.....	۲-۱-۲-۳. CSS سابروتین
۴۵.....	۲-۱-۲-۴. Function سابروتین
۴۷.....	فصل ۳: مراجع

چکیده

به لحاظ شرایط اقلیمی، وضعیت ویژه زمین ساختاری و به تبع آن محدودیت منابع آب و همچنین با توجه به محدودیت‌های اعتباری و ظرفیت‌های اجرای کشور ایران، لزوم برنامه ریزی دقیق و منسجم در منابع آب جهت بهره‌برداری منطقی ایجاد می‌گردد. منابع آب که زیربنای فعالیت‌های عمرانی را تشکیل می‌دهند، می‌توانند برنامه‌ریزی‌های اقتصادی را متأثر سازند. یکی از مهمترین سامانه‌های منابع آب موجود، مخازن سدها و بدنه آبی بالادست و پایین‌دست آنها است. با توجه به اهمیت و نقشی که منابع آب و به خصوص سدها در رشد کشور دارند، برنامه‌ریزی برای برداشت‌های منطقی از سدها با چشم‌انداز توسعه پایدار و تخصیص مقدار آب برداشت شده به مصارف گوناگون به صورت بهینه، مطمئن و مقرن به صرفه، با استفاده از مدل‌های شبیه‌سازی و برنامه‌ریزی به عنوان ابزارهای کارآمد در حل مسائل منابع آب امری اجتناب‌ناپذیر محسوب می‌شود. در سالهای اخیر با توجه به فعالیت‌هایی که در زمینه تولید و ارتقاء روش‌های بهینه یابی صورت گرفته است، الگوریتم‌هایی بوجود آمده اند که دارای قدرت و سرعت زیادی در رسیدن به جوابهای بهینه و یا نزدیک به بهینه هستند. این روشها در بسیاری از رشته‌های مختلف کاربرد داشته و استفاده از آنها در مسائل مختلف بهینه یابی از جمله بهره‌برداری بهینه و مدیریت منابع آب در مخازن سدها رو به افزایش است. اغلب این الگوریتم‌ها از طبیعت الهام گیری شده اند، به طوری که خود طبیعت نیز در مسائل دشوار از این روشها استفاده می‌کند. به طور کلی در این پژوهش ابتدا به حل مسائل توابع استاندارد ریاضی (Benchmark) با استفاده از الگوریتم‌های فراکاوشی (هوشمند) از جمله PSO، GA، DE، ACO و الگوریتم یابینه سازی جدیدی به نام CSS (Charged System Search) و مقایسه نتایج و عملکرد الگوریتم‌های مختلف پرداخته شده است و سپس بهینه‌سازی بهره‌برداری از سامانه مخازن مبتنی الگوریتم‌های بهینه‌سازی فراکاوشی (هوشمند) و مقایسه نتایج و عملکرد الگوریتم‌های مختلف ارائه شده است.

کلمات کلیدی: الگوریتم‌های فراکاوشی، سامانه مخازن، بهینه‌سازی، الگوریتم جستجوی ذرات باردار.

فصل ۱: راهنمای کاربری

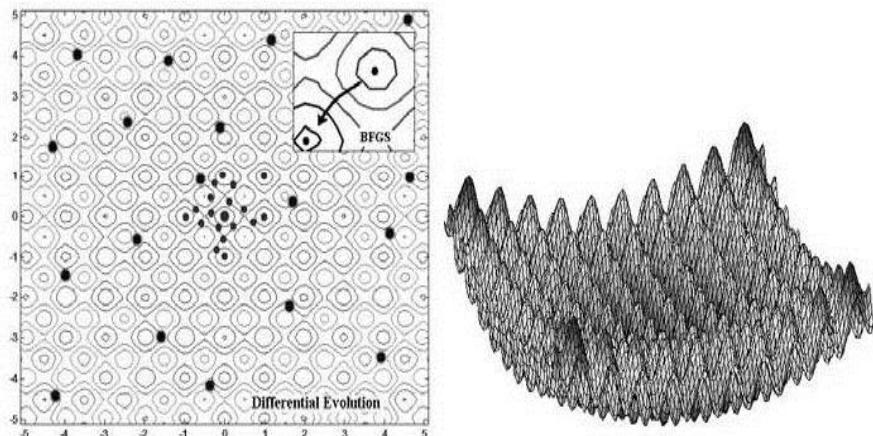
۱-۱. مقدمه

منظور از بهینه سازی یک سامانه کمینه یا بیشینه کردن تابعی است که این تابع معیاری از عملکرد سامانه می‌باشد. این عمل در نهایت به بهبود کارایی سامانه می‌انجامد. به طور کلی می‌توان از چهار مرحله مهم برای بهینه سازی یک سامانه نام برد: مرحله اول درک سامانه و متغیرهای مختلفی است که بر روی آن تاثیر می‌گذارند. مرحله دوم انتخاب تابعی به عنوان معیار عملکرد سامانه است. این معیار به متغیرهای سامانه وابسته است و تاثیر زیادی روی کارآیی سامانه دارد. مرحله سوم تعیین قیدهای مسئله هست. و مرحله چهارم انتخاب مقدار متغیرهای سامانه است و این انتخاب به گونه‌ای است که سامانه بهینه می‌شود.

در مرحله اول طراح باید درک صحیحی از سامانه، نحوه عملکرد آن، متغیرهای مختلف تاثیر گذار بر سامانه و تاثیر متقابل متغیرها بر روی یکدیگر داشته باشد. در مرحله دوم باید معیار عملکرد سامانه تعریف شود. در مرحله آخر، طراح با استفاده از یک روش بهینه سازی مناسب به جستجوی مقادیر بهینه برای متغیرهای طراحی می‌پردازد. انتخاب روش بهینه سازی به عواملی نظری خطی بودن مساله، تعداد متغیرهای طراحی، تعداد توابع هزینه و مقید یا غیر مقید بودن مساله بستگی دارد. منظور از تابع هزینه تابعی است که معیاری برای کارایی سامانه می‌باشد.

روش‌های بهینه سازی را می‌توان به دو گروه کلی دسته بندی کرد: روش‌های غیر مبتنی بر محاسبه گرادیان‌ها و روش‌هایی که بر مبنای محاسبه گرادیان‌ها می‌باشند. در روش‌های نوع اول هیچ اطلاعاتی از گرادیان‌های تابع هزینه نسبت به متغیرهای طراحی در خلال فرآیند بهینه سازی لازم نیست. و جستجو برای رسیدن به نقطه بهینه با مقایسه مقادیر تابع هزینه در نقاط طراحی مختلف انجام می‌شود. الگوریتمهای فراکاوشی از جمله PSO، ACO، GA و DE در این دسته قرار می‌گیرند. در روش‌های نوع دوم

گرادیان‌های تابع هزینه نسبت به متغیرهای طراحی نقشی اساسی را در فرآیند بهینه سازی ایفاء می‌کنند. در این گزارش پنج الگوریتم بهینه‌سازی تکاملی را مورد بررسی قرار می‌دهیم. پس از مروری کوتاه بر کدهای نوشته شده و روش اجرای آن در فصل اول در فصل دوم نحوه پیاده‌سازی این الگوریتمها در قالب کد MATLAB به طور مفصل توضیح داده می‌شود. این روش‌ها اصولاً برای یافتن نقطه بهینه در توابعی که دارای نقاط کمینه یا بیشینه محلی هستند (مانند شکل (۱)) استفاده می‌شوند.



شکل (۱) یک تابع هزینه با نقاط اکسترمم محلی و نحوه یافتن نقطه کمینه سراسری

در ادامه، راهنمای کاربری مدل توسعه داده شده ارائه می‌شود و نمونه اجرای مدل در بخش‌های مختلف مورد بررسی قرار می‌گیرد.

۲-۱. راهنمای کاربری حل مسائل Benchmark

۱-۲-۱. الگوریتم بهینه سازی PSO

الگوریتم PSO (Particle swarm optimization) یک روش سراسری کمینه‌سازی است که با استفاده از آن می‌توان با مسائلی که جواب آنها یک نقطه یا سطح در فضای n بعدی می‌باشد، برخورد نمود. در اینچنین فضایی، فرضیاتی مطرح می‌شود و یک سرعت ابتدایی به آنها اختصاص داده می‌شود، همچنین کانال‌های ارتباطی بین ذرات درنظر گرفته می‌شود. سپس این ذرات در فضای پاسخ حرکت می‌کنند، و نتایج حاصله بر مبنای یک «ملاک شایستگی» پس از هر بازه زمانی محاسبه می‌شود. با گذشت زمان، ذرات به سمت ذراتی که دارای ملاک شایستگی بالاتری هستند و در گروه ارتباطی یکسانی قرار دارند، شتاب می‌گیرند. علی‌رغم اینکه هر روش در محدوده‌ای از مسائل به خوبی کار می‌کند، این روش در حل

مسائل بهینه سازی پیوسته موفقیت بسیاری از خود نشان داده است. در جدول زیر داده های ورودی به الگوریتم PSO مشخص شده است.

جدول (۱) اطلاعات ورودی الگوریتم PSO

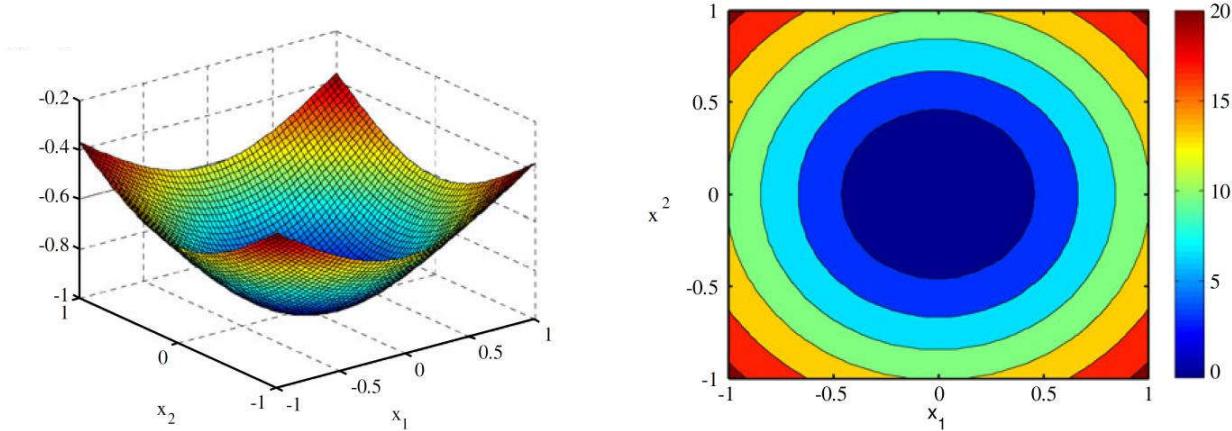
ردیف	نام متغیر	توضیحات
۱	$F(x)$	تابع هزینه یا تابع هدف (Cost Function)
۲	nVar	تعداد متغیرهای تصمیم (Number of Decision Variables)
۳	VarMin	دامنه پایین متغیرهای تصمیم (Lower Bound of Variables)
۴	VarMax	دامنه بالای متغیرهای تصمیم (Upper Bound of Variables)
۵	MaxIt	بیشترین تعداد تکرار
۶	nPop	تعداد ذرات
۷	w	وزن اینرسی (Inertia Weight)
۸	C1	ضریب یادگیری شخصی (Personal Learning Coefficient)
۹	C2	ضریب یادگیری جمعی (Global Learning Coefficient)
۱۰	VelMax	سرعت ماکزیمم ذرات
۱۱	VelMin	سرعت مینیمم ذرات

در ادامه نتایج حاصل از اجرای مدل ابتدا برای یکی از توابع هدف به نام Sphere Function و سپس برای حل یک مسئله مدیریتی در تحلیل سامانه مخازن سد ارائه می شود.

۱-۱-۲-۱. نمونه اجرای کد PSO

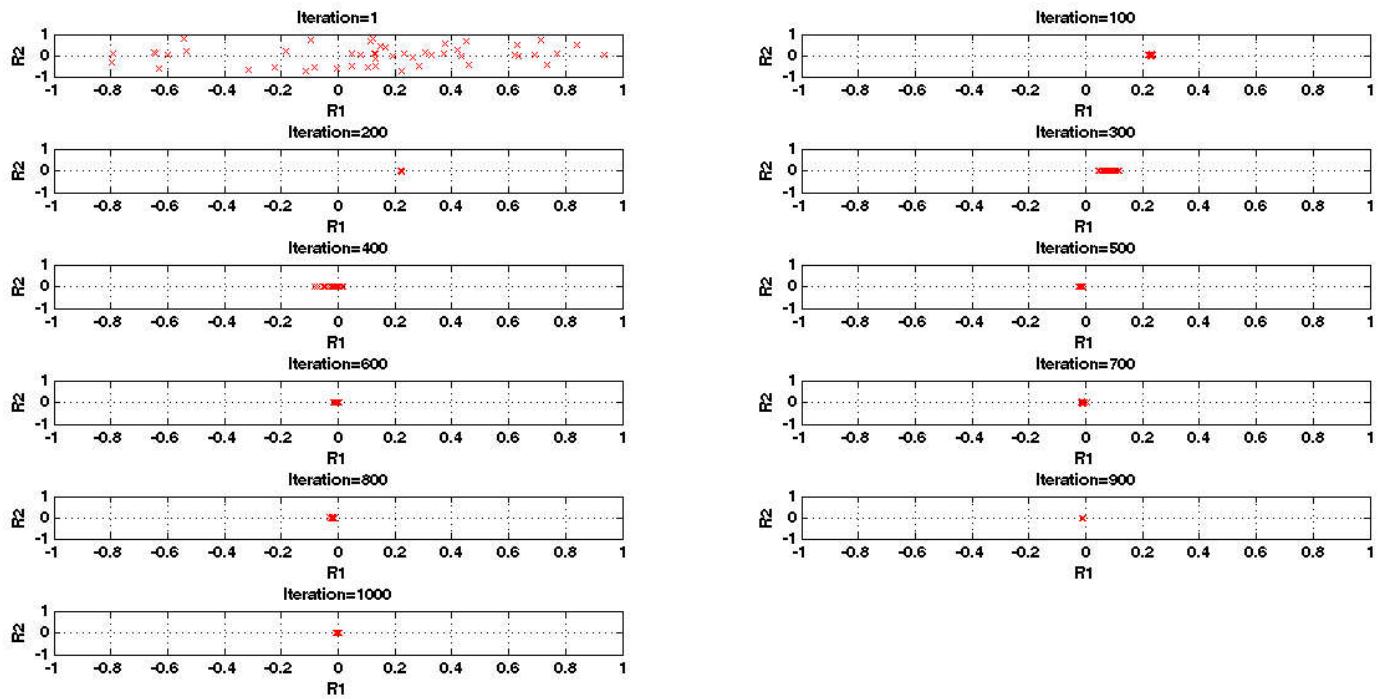
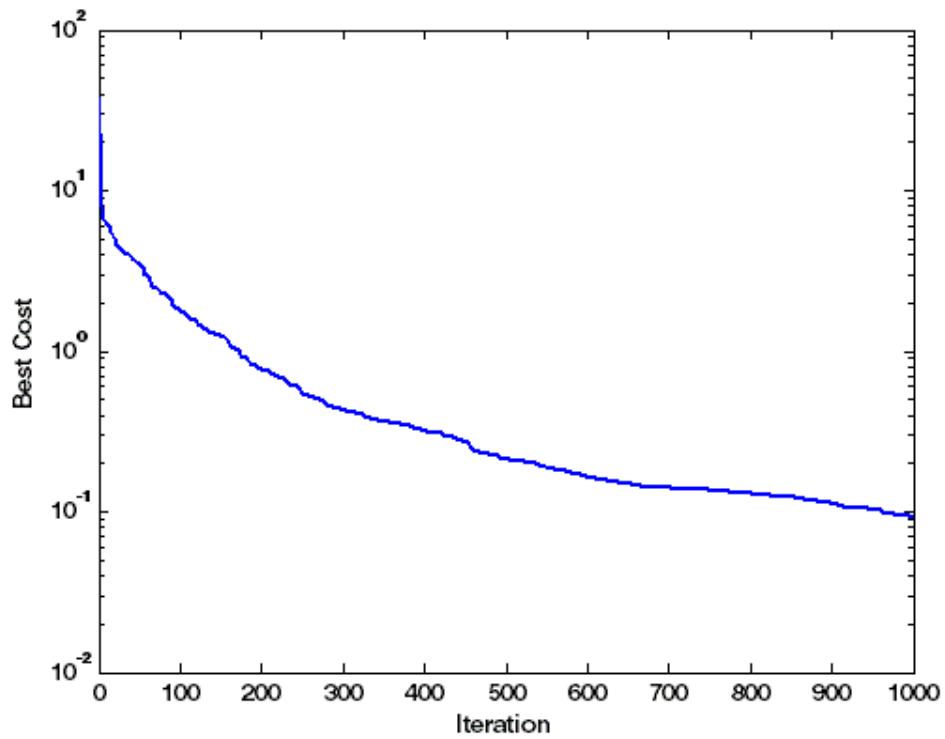
در این قسمت برای یکی از توابع هدف Benchmark ریاضی به نام تابع Sphere که در ادامه فرمول آن به همراه نمودار ۲ بعدی ارائه شده است، خروجی الگوریتم PSO در اشکال زیر مشخص شده است.

$$F(X) = \sum_{i=1}^n x_i$$



شکل (۲) تابع Sphere

نتایج ارائه شده برای تعداد تکرار MaxIt=1000 و تعداد ذرات nPop=20 ارائه شده است. همانگونه که ملاحظه می شود این الگوریتم به خوبی به جواب بهینه همگرا می شود.



شكل (٣) روند همگرایی الگوریتم PSO

۲-۲-۱. الگوریتم بهینه سازی GA

الگوریتم ژنتیک (Genetic Algorithm) با نماد اختصاری GA تکنیک جستجویی در علم رایانه برای یافتن راه حل تقریبی برای بهینه سازی و مسائل جستجو است. الگوریتم ژنتیک نوع خاصی از الگوریتم های تکامل است که از تکنیک های زیست شناسی فرگشتی مانند وراثت و جهش استفاده می کند. این الگوریتم برای اولین بار توسط جان هالند معروفی شد.

در واقع الگوریتم ژنتیک از اصول انتخاب طبیعی داروین برای یافتن فرمول بهینه جهت پیش بینی یا تطبیق الگو استفاده می کند. الگوریتم های ژنتیک اغلب گزینه خوبی برای تکنیک های پیش بینی بر مبنای رگرسیون هستند.

در هوش مصنوعی الگوریتم ژنتیک یک تکنیک برنامه نویسی است که از تکامل ژنتیکی به عنوان یک الگوی حل مسئله استفاده می کند. مسئله ای که باید حل شود دارای ورودی هایی می باشد که طی یک فرایند الگوبرداری شده از تکامل ژنتیکی به راه حلها تبدیل می شود سپس راه حلها بعنوان کandidaها توسطتابع ارزیاب (Fitness Function) مورد ارزیابی قرار می گیرند و چنانچه شرط خروج مسئله فراهم شده باشد الگوریتم خاتمه می یابد.

الگوریتم ژنتیک بطور کلی یک الگوریتم مبتنی بر تکرار است که اغلب بخش های آن به صورت فرایندهای تصادفی انتخاب می شوند.

این الگوریتم ها از بخش های زیر تشکیل می شوند: تابع برازش - نمایش - انتخاب - تغییر

در جدول زیر داده های ورودی به الگوریتم GA مشخص شده است.