

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



دانشگاه شید بہنسز کرمان

دانشکده فنی و مهندسی

بخش مهندسی برق

پایان نامه تحصیلی برای دریافت درجه کارشناسی ارشد مهندسی برق - مخابرات

یک رهیافت گرانشی برای جایگاه یابی توابع چندمدمی

مؤلف :

پوریا حق‌بیان

استاد راهنمای :

دکتر حسین نظام‌آبادی‌پور

استاد مشاور :

دکتر مليحه مغفوری فرسنگی

بهمن ماه ۱۳۹۰



دانشگاه شهید بهمن کرمان

این پایان نامه به عنوان یکی از شرایط درجه کارشناسی ارشد مهندسی برق به

دانشکده فنی و مهندسی

گروه مهندسی برق

دانشگاه شهید بهمن کرمان

تسلیم شده است و هیچگونه مدرکی به عنوان فراغت از تحصیل دوره مزبور شناخته نمی شود.

دانشجو: پوریا حق بیان

استاد راهنمای: دکتر حسین نظام آبادی پور

استاد مشاور: دکتر مليحه مغفوری فرسنگی

داور ۱: دکتر مهدی افتخاری

داور ۲: دکتر سید محمدعلی محمدی

نماینده تحصیلات تکمیلی در جلسه دفاع: دکتر مریم پور محی آبادی

معاونت پژوهشی و تحصیلات تکمیلی دانشکده:

حق چاپ محفوظ و مخصوص به دانشگاه شهید بهمن کرمان است.

تقدیم به :

مادرم، که دعای خیر او همیشه مشکل گشای کارهایم بود.

و

پدرم، که برای تحصیل من از هیچ کوششی دریغ نکرد.

و

خواهر و برادرم.

و

آنان که دوستشان داشتم و دیگر در بین ما نیستند.

تشکر و قدردانی :

با سپاس فراوان از رحمت بیکران آفریدگار یکتا.

هر انسانی دو آموزنده دارد: یکی روزگار و دیگری آموزگار. اولی به بهای جانت و دومی به بهای جانش.

با سپاس و تشکر از زحمات استاد گرامی جناب آقای دکتر نظام آبادی پور و سرکار خانم دکتر مغفوری فرسنگی که در این مدت با رویی گشاده پذیرای اینجانب بوده و با راهنمایی های ارزشمند خود مرا در تدوین این پایان نامه یاری کردند.

با تشکر از استاد گرامی آقایان دکتر مهدی افتخاری و دکتر سید محمدعلی محمدی که زحمت داوری این پایان نامه را بر عهده داشتند.

و با سپاس از تمام کسانی که به هر گونه مرا یار شدند.

چکیده

در حل مسائل دنیای واقعی، اغلب با مسائلی روبرو می‌شویم که چندمدى هستند. به عبارتی دیگر، در این مسائل چندین بهینه (محلی و فرامحلی) وجود دارد. یافتن مکان تمام بهینه‌ها در یک مسئله بهینه‌سازی چندمدى با استفاده از الگوریتم‌های جستجوی ابتکاری یکی از موضوعات چالش آور در این زمینه است. الگوریتم جستجوی گرانشی یکی از الگوریتم‌های ابتکاری است که به تازگی با الهام از مفاهیم قانون جاذبه و نیروی گرانشی بین اجسام در طبیعت معرفی شده است. این الگوریتم در یافتن جواب بهینه فرامحلی به خوبی عمل می‌کند، اما در شکل استاندارد خود، قادر به یافتن بیش از یک بهینه نیست. هدف این پایان نامه بهبود الگوریتم برای حل مسائل چندمدى و نشان دادن توانایی این الگوریتم در یافتن بهینه‌های مختلف است. در این پایان نامه سه روش برای حل مسائل چندمدى ارائه شده است که هیچ کدام وابسته به پارامترهای جایگاه‌یابی نیستند و پارامتر شعاع جایگاه حذف شده است. در روش اول از تابع قله - دره استاندارد و در روش دوم و سوم از بهبود یافته این تابع برای گونه‌سازی استفاده می‌شود. روش اول با تصحیح جرم برای هر یک از اجسام و استفاده از جرم فعل، قادر به یافتن بهینه‌ها است. در روش دوم تابع قله - دره برای تعییم به بعد بالاتر و کاهش تعداد محاسبات، بهبود می‌یابد. سپس راهکارهایی برای حفظ بهینه‌های به دست آمده طی تکرارهای الگوریتم و همچنین بهبود گونه‌سازی ارائه می‌شود. در این روش با معرفی یک مجموعه از اجسام به عنوان جرم‌های آزاد، کارایی الگوریتم در گونه‌سازی افزایش و قدرت بهره‌وری و کاوش الگوریتم ارتقا می‌یابد. در روش سوم برای محلی کردن جستجو از مفهوم نزدیک‌ترین جسم استفاده می‌شود. الگوریتم‌های پیشنهادی با روش‌های مطرح در این زمینه مقایسه می‌شوند و نتایج آزمایش‌ها روی توابع آزمون استاندارد، توانایی الگوریتم‌های پیشنهادی را تایید می‌کنند. روش دوم نتایجی بسیار بهتر از دو روش دیگر و همچنین روش‌های پیشین مطرح شده در این زمینه ارائه می‌کند. دو الگوریتم دیگر نیز از نظر همگرایی نتایجی در حد الگوریتم‌های مطرح پیشین یا حتی در بعضی موارد، بهتر از آن‌ها به دست می‌دهند. در انتها توانایی الگوریتم‌های پیشنهادی با حل دو مسئله مهندسی آزموده می‌شود.

واژگان کلیدی: الگوریتم جستجوی گرانشی، بهینه‌سازی چندمدى، جایگاه‌یابی، گونه-سازی، تابع قله - دره، نزدیک‌ترین همسایه.

فهرست مطالب:

| | |
|----|---|
| ۱ | فصل اول: مقدمه |
| ۲ | ۱-۱- مقدمه |
| ۲ | ۱-۲- الگوریتم های جستجوی ابتکاری |
| ۳ | ۱-۳- هوشمندی جمعی و خود سازماندهی |
| ۴ | ۱-۴- انواع عملگرها |
| ۵ | ۱-۵- کاوش و بهرهوری |
| ۶ | ۱-۶- بهینه سازی به کمک الگوریتم های ابتکاری |
| ۷ | ۱-۷- مفهوم مسائل چندمدى |
| ۸ | ۱-۸- مبنای طبیعی گونه سازی و جایگاه یابی |
| ۹ | ۱-۹- اهداف پایان نامه |
| ۱۰ | ۱-۱۰- ساختار پایان نامه |
| ۱۱ | فصل دوم: روش های جایگاه یابی برای بهینه سازی چندمدى |
| ۱۲ | ۱-۲- مقدمه |
| ۱۲ | ۲-۱- پیش انتخاب |
| ۱۲ | ۲-۲- روش ازدحامی |
| ۱۳ | ۲-۳- روش ازدحامی قطعی |
| ۱۴ | ۲-۴- تسهیم شایستگی |
| ۱۵ | ۲-۵- جایگاه یابی ترتیبی |
| ۱۵ | ۲-۶- محدودیت ازدواج |
| ۱۶ | ۲-۷- روش های مبتنی بر الگوریتم جمعیت ذرات |
| ۱۶ | ۲-۸- جایگاه یابی پویا |
| ۱۶ | ۲-۹- جایگاه یابی پویا |

| | | |
|----|--|-------|
| ۱۶ | - روش جایگاه یابی ترتیبی و فقی - الگوریتم جایگاه یابی جمعیت ذرات ... | ۲-۸-۲ |
| ۱۷ | - الگوریتم جمعیت ذرات چندمدى بر اساس نیرو - الگوریتم جمعیت ذرات چندمدى بر اساس ساختار حلقه‌ای - روش‌های بر اساس الگوریتم جستجوی گرانشی - روش محدودیت نیرو - روش کنترل نیرو - روش K جسم نزدیک - سایر روش‌های مطرح شده - جمع بندی | ۲-۸-۲ |
| ۱۹ | | ۲ |
| ۲۳ | | ۲ |
| ۲۶ | | ۲ |
| ۲۶ | | ۲ |
| ۲۷ | | ۲ |
| ۲۷ | | ۲ |
| ۲۷ | | ۲ |
| ۲۸ | | ۲ |
| ۲۹ | فصل سوم: الگوریتم جستجوی گرانشی | |
| ۲۹ | - مقدمه | ۳-۱ |
| ۳۰ | - نیروی گرانش در طبیعت | ۳-۲ |
| ۳۳ | - الگوریتم جستجوی گرانشی | ۳-۳ |
| ۳۳ | - تشکیل سیستم، وضع قوانین و تنظیم پارامترها | ۳-۳-۱ |
| ۳۷ | - گذر زمان، حرکت اجرام و به روز رسانی پارامترها | ۳-۳-۲ |
| ۳۸ | - الگوریتم جستجوی گرانشی با نیری | ۳-۴ |
| ۴۰ | - بررسی الگوریتم جستجوی گرانشی | ۳-۵ |
| ۴۰ | - روش‌های جایگاه یابی بر اساس الگوریتم جستجوی گرانشی | ۳-۶ |
| ۴۱ | - روش محدودیت نیرو | ۳-۶-۱ |
| ۴۱ | - روش کنترل نیرو | ۳-۶-۲ |
| ۴۳ | - روش K جسم نزدیک | ۳-۶-۳ |
| ۴۵ | - جمع بندی | ۳-۷ |

| | |
|--|-----------|
| فصل چهارم: الگوریتم‌های جستجوی گرانشی چندمدی پیشنهادی | ۴۸ |
| ۱-۱- مقدمه | ۴ |
| ۲- تابع قله - دره | ۴ |
| ۳- الگوریتم جستجوی گرانشی چندمدی با تابع قله - دره | ۵۲ |
| ۴- تابع قله - دره بهبود یافته | ۵۰ |
| ۵- الگوریتم جستجوی گرانشی چندمدی با تابع قله - دره بهبود یافته | ۵۷ |
| ۶- الگوریتم جستجوی گرانشی چندمدی بر اساس نزدیک‌ترین همسایه | ۶۳ |
| ۷- جمع بندی | ۶۷ |
| فصل پنجم: نتایج و مقایسه با سایر روش‌ها | ۶۸ |
| ۱-۱- مقدمه | ۶۹ |
| ۲- معیارهای آزمون | ۶۹ |
| ۳- نتایج آزمایش‌ها برای توابع آزمون تک بعدی | ۷۰ |
| ۴-۱- بررسی همگرایی HGSA | ۷۲ |
| ۴-۲- بررسی همگرایی IHGSA | ۷۵ |
| ۴-۳- بررسی همگرایی NNGSA | ۷۷ |
| ۴-۴- بررسی سرعت همگرایی | ۷۹ |
| ۵-۱- مقایسه با سایر روش‌ها | ۸۰ |
| ۵-۲- بررسی تصویری همگرایی | ۸۱ |
| ۵-۳- نتایج آزمایش‌ها برای توابع آزمون دو بعدی | ۸۵ |
| ۵-۴- بررسی همگرایی HGSA | ۸۷ |
| ۵-۵-۱- بررسی همگرایی IHGSA | ۹۰ |
| ۵-۵-۲- بررسی همگرایی NNGSA | ۹۲ |
| ۵-۵-۳- بررسی سرعت همگرایی | ۹۴ |
| ۵-۴-۴- بررسی سرعت همگرایی | |

| | |
|-----|---|
| ۹۵ | ۴-۵- مقایسه با سایر روش‌ها |
| ۹۶ | ۴-۶- بررسی تصویری همگرایی |
| ۱۰۱ | ۵-۵- جمع بندی..... |
| ۱۰۲ | فصل ششم: بهینه سازی مسائل دنیای واقعی |
| ۱۰۳ | ۶-۱- مقدمه |
| ۱۰۳ | ۶-۲- طراحی فیلترهای دیجیتال با IHGSA |
| ۱۰۶ | ۶-۱-۲- تخمین یک سیستم باتابع تبدیل درجه دوم توسط یک سیستم درجه اول .. |
| ۱۰۸ | ۶-۲-۲- تخمین یک سیستم باتابع تبدیل درجه سوم توسط یک سیستم درجه دوم .. |
| ۱۰۹ | ۶-۳- تقریب سیستمهای خطی با IHGSA |
| ۱۱۰ | ۶-۱-۳- تقریب یک سیستم پایدار خطی |
| ۱۱۲ | ۶-۲-۳- تقریب یک سیستم ناپایدار خطی |
| ۱۱۳ | ۶-۴- جمع بندی..... |
| ۱۱۴ | فصل هفتم: جمع بندی و پیشنهادها |
| ۱۱۵ | ۷-۱- جمع بندی..... |
| ۱۱۶ | ۷-۲- پیشنهادها |
| ۱۱۸ | منابع |

فهرست شکل‌ها:

| | |
|--|----|
| شکل ۱-۱. عملگرهاي تکاملی | ۵ |
| شکل ۱-۲. مصالحه بین کاوش و بهرهوری | ۶ |
| شکل ۱-۳. یک مسئله چندمدى یک بعدی | ۷ |
| شکل ۱-۴. یک مسئله چندمدى دو بعدی | ۷ |
| شکل ۲-۱. دیاگرام بلوکی الگوریتم جایگاهیابی جمعیت ذرات | ۲۰ |
| شکل ۲-۲. نحوه بهروزرسانی موقعیت ذره در NN-FPSO | ۲۱ |
| شکل ۲-۳. ساختار حلقه‌ای | ۲۴ |
| شکل ۲-۴. شبیه کد الگوریتم PSO با ساختار حلقه‌ای | ۲۴ |
| شکل ۲-۵. ساختار حلقه‌ای با دو ذره و دارای همپوشانی | ۲۵ |
| شکل ۲-۶. ساختار حلقه‌ای با دو ذره و بدون همپوشانی | ۲۶ |
| شکل ۳-۱. نیروهای وارد بر یک جسم از سوی بقیه اجسام | ۳۱ |
| شکل ۳-۲. نمودار بلوکی الگوریتم جستجوی گرانشی | ۳۷ |
| شکل ۳-۳. تابع $S(v_i^d)$ | ۳۹ |
| شکل ۳-۴. تابع شوبرت دو بعدی | ۴۶ |
| شکل ۴-۱. شبیه کد تابع قله - دره | ۵۱ |
| شکل ۴-۲. ایده تقسیم بندی اجرام با تابع قله - دره | ۵۲ |
| شکل ۴-۳. نمودار بلوکی روش HGSA | ۵۵ |
| شکل ۴-۴. شبیه کد گونه‌سازی با تابع قله - دره بهبود یافته | ۵۸ |
| شکل ۴-۵. شبیه کد برای بهروزرسانی موقعیت جسم | ۶۱ |
| شکل ۴-۶. نمودار بلوکی روش IHGSA | ۶۲ |
| شکل ۴-۷. همسایگی دارای همپوشانی | ۶۴ |

| | |
|--|-----|
| شکل ۴-۸. همسایگی بدون همپوشانی | ۶۴ |
| شکل ۴-۹: نمودار بلوکی روش NNGSA | ۶۶ |
| شکل ۵-۱. توابع آزمون استاندارد تک بعدی | ۷۱ |
| شکل ۵-۲. مکان اجسام در تابع F_4 | ۸۴ |
| شکل ۵-۳. توابع آزمون استاندارد دو بعدی | ۸۶ |
| شکل ۵-۴. مکان اجسام در تابع F_8 | ۱۰۰ |
| شکل ۶-۱. تخمین یک سیستم نامعین با الگوریتم های ابتکاری | ۱۰۵ |
| شکل ۶-۲. فضای MSE برای رابطه (۶-۶) | ۱۰۷ |

فهرست جدول‌ها:

| | |
|--|----|
| جدول ۲-۱: معايیر تعدادی از روش‌های جایگاه‌يابی | ۷۸ |
| جدول ۵-۱: توابع آزمون استاندارد تک بعدی | ۷۰ |
| جدول ۵-۲: درصد همگرایی روش HGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۲ |
| جدول ۵-۳: مقدار خطای روش HGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۳ |
| جدول ۵-۴: تعداد ارزیابی‌های شایستگی روش HGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۴ |
| جدول ۵-۵: درصد همگرایی روش IHGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۵ |
| جدول ۵-۶: مقدار خطای روش IHGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۵ |
| جدول ۵-۷: تعداد ارزیابی‌های شایستگی روش IHGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۶ |
| جدول ۵-۸: درصد همگرایی روش NNGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۷ |
| جدول ۵-۹: مقدار خطای روش NNGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۸ |
| جدول ۵-۱۰: تعداد ارزیابی‌های شایستگی روش NNGSA برای توابع F_1 تا F_7 | ۷۸ |
| جدول ۵-۱۱: مقایسه زمانی الگوریتم‌های پیشنهادی برای توابع یک بعدی | ۷۹ |
| جدول ۵-۱۲: مقایسه درصد موفقیت روش‌های جایگاه‌يابی | ۸۰ |
| جدول ۵-۱۳: پارامترهای مورد استفاده برای حل مسائل | ۸۱ |
| جدول ۵-۱۴: مقایسه درصد موفقیت روش‌های جایگاه‌يابی | ۸۱ |
| جدول ۵-۱۵: توابع آزمون استاندارد دو بعدی | ۸۵ |
| جدول ۵-۱۶: نتایج روش HGSA برای تابع F_8 | ۸۸ |
| جدول ۵-۱۷: نتایج روش HGSA برای تابع F_9 | ۸۸ |
| جدول ۵-۱۷: نتایج روش HGSA برای تابع F_{10} | ۸۹ |
| جدول ۵-۱۸: نتایج روش HGSA برای تابع F_{11} | ۸۹ |
| جدول ۵-۱۹: نتایج روش HGSA برای تابع F_{12} | ۸۹ |
| جدول ۵-۲۰: نتایج روش IHGSA برای تابع F_8 | ۹۰ |

| | |
|--|-----|
| جدول ۵-۲۱: نتایج روش IHGSA برای تابع F ₉ | ۹۰ |
| جدول ۵-۲۲: نتایج روش IHGSA برای تابع F ₁₀ | ۹۱ |
| جدول ۵-۲۳: نتایج روش IHGSA برای تابع F ₁₁ | ۹۱ |
| جدول ۵-۲۴: نتایج روش IHGSA برای تابع F ₁₂ | ۹۱ |
| جدول ۵-۲۵: نتایج روش NNGSA برای تابع F ₈ | ۹۲ |
| جدول ۵-۲۶: نتایج روش NNGSA برای تابع F ₉ | ۹۲ |
| جدول ۵-۲۷: نتایج روش NNGSA برای تابع F ₁₀ | ۹۳ |
| جدول ۵-۲۸: نتایج روش NNGSA برای تابع F ₁₁ | ۹۳ |
| جدول ۵-۲۹: مقایسه زمانی الگوریتم‌های پیشنهادی برای توابع دو بعدی | ۹۴ |
| جدول ۵-۳۰: مقایسه درصد موفقیت روش‌های جایگاه یابی برای توابع دو بعدی | ۹۵ |
| جدول ۶-۱: مقایسه تعداد بهینه‌های یافته شده برای تابع F ₁₂ | ۹۶ |
| جدول ۶-۲: نتایج به دست آمده برای تخمین فیلتر درجه دوم | ۱۰۸ |
| جدول ۶-۳: نتایج به دست آمده برای تخمین فیلتر درجه سوم | ۱۰۹ |
| جدول ۶-۴: جوابهای به دست آمده یک بار اجرای IHGSA برای سیستم رابطه (۱۳-۶) | ۱۱۱ |
| جدول ۶-۵: جوابهای به دست آمده یک بار اجرای IHGSA برای سیستم رابطه (۱۶-۶) | ۱۱۲ |
| جدول ۶-۶: نتایج به دست آمده برای سیستم رابطه (۱۶-۶) | ۱۱۳ |

فصل اول:

مقدمه

بهینه سازی^۱ در حال حاضر پایه تجزیه و تحلیل بسیاری از سیستم های پیچیده و مسائل مهندسی است. بهینه سازی شامل انتخاب مقادیری برای متغیرهای در گیر در مسئله با تمرکز بر روی یک هدف^۲ است. این هدف، تحت تأثیر مجموعه ای از قیدها^۳ که ممکن است انتخاب مقادیر برای متغیرهای تصمیم گیری را محدود سازند، بنا به ماهیت مسئله بیشینه^۴ یا کمینه^۵ می شود. محدوده مسائلی که توسط بهینه سازی قابل حل هستند بسیار وسیع است. هنگامی که تابع هدف در یک مسئله مشخص گردید، بهینه سازی می تواند چارچوب مناسبی برای تجزیه و تحلیل آن فراهم نماید.

۱-۲- الگوریتم های جستجوی ابتکاری

امروزه با بزرگ شدن مسائل و اهمیت یافتن سرعت رسیدن به پاسخ، عدم توانایی روش های کلاسیک بیشتر نمود پیدا می کند. همچنین عدم توانایی رسیدن به پاسخ در مسائل عملی به دلیل عدم برخورداری از گرادیان توابع می تواند یکی از عیوب های اصلی روش های کلاسیک باشد. این روش ها برای یافتن بهینه ها، فضای مسئله را به صورت همه جانبی جستجو می کنند. الگوریتم های جستجوی ابتکاری^۶ جایگزین مناسبی برای روش های کلاسیک هستند و در سال های اخیر رشد چشمگیری داشته اند. چرا که فضای جستجو با افزایش بعد مسئله به صورت نمایی بزرگ می شود و روش های کلاسیک به خاطر محدودیت های هزینه ای مقرن به صرفه نیستند. الگوریتم های ابتکاری برخلاف الگوریتم های کلاسیک بر مبنای تصادف عمل کرده و جستجوی فضا را به صورت موازی انجام می دهند. این روش ها تنها از تابع شایستگی^۷ برای هدایت جستجو استفاده می کنند، اما به خاطر دارا بودن یک هوشمندی جمعی^۸ قادر به کشف جواب می باشند.

با توجه به ملاحظات فوق، امروزه بیشتر از الگوریتم های جستجوی تصادفی به جای جستجوی همه جانبی استفاده می شود و استفاده از الگوریتم های تکاملی^۹ و الگوریتم های مبتنی بر هوش

¹ Optimization

² Objective

³ Constraints

⁴ Maximize

⁵ Minimize

⁶ Heuristic

⁷ Fitness function

⁸ Swarm intelligence

⁹ Evolutionary algorithm

جمعی در سال‌های اخیر رشد چشمگیری داشته است. تفاوت روش‌های بهینه سازی کلاسیک و الگوریتم‌های تکاملی در فرایند جستجو و در اطلاعات استفاده شده در جستجو است که به صورت خلاصه به شرح زیر می‌باشد:

- در روش‌های کلاسیک، از قوانین مشخصی برای حرکت در فضای جستجو استفاده می‌شود ولی الگوریتم‌های ابتکاری از قوانین مبتنی بر احتمال استفاده می‌کنند.
- در روش‌های کلاسیک، جستجو از یک نقطه شروع می‌شود. در حالی که در بیشتر روش‌های ابتکاری جستجو از مجموعه‌ای از نقاط اولیه شروع می‌شود که اجازه جستجوی موازی منطقه وسیعی از فضا را می‌دهد. در واقع در روش‌های جستجوی کلاسیک جستجو به صورت ترتیبی^۱ انجام می‌شود اما بیشتر روش‌های ابتکاری از جستجوی موازی استفاده می‌کنند.
- در روش‌های کلاسیک از اطلاعات مشتق استفاده می‌شود ولی در روش‌های ابتکاری تنها از مقادیر شایستگی برای هدایت جستجو استفاده می‌شود.
- در روش‌های کلاسیک لازم است سیستم شناخته شده باشد اما از آنجا که روش‌های ابتکاری از اطلاعات گرادیان فضای استفاده نمی‌کنند می‌توانند مسائل ناشناخته یا به عبارتی سیستم‌های جعبه سیاه را نیز حل کنند.

۱-۳- هوشمندی جمعی و خود سازماندهی

تفاوت‌های هوشمندی اجتماعی انسان با هوشمندی توده‌ای موریانه را می‌توان در رفتار ساخت خانه توسط کارگران یک ساختمان و ساخت لانه توسط موریانه‌ها، مشاهده کرد. کارگران ساختمانی کاملاً بر اساس یک نقشه از پیش معین کار می‌کنند در حالی که رفتار اولیه موریانه‌ها کاملاً تصادفی است. علاوه بر این ارتباط مابین کارگران ساختمانی مستقیم و از طریق کلمات است در حالی که بین موریانه‌ها هیچ نوع ارتباط مستقیمی وجود ندارد و آن‌ها تنها به صورت غیرمستقیم و از طریق نشانه‌ها با یکدیگر در تماسند. گرس نام این رفتار را Stigmergy گذاشت به معنی رفتاری که هماهنگی مابین موجودات را تنها از طریق تغییرات ایجاد شده در محیط ممکن می‌سازد.

¹ Sequential

یک توده عبارت است از مجموعه‌ای از عامل‌ها^۱ (موجودات) که با یکدیگر یا به صورت مستقیم (کلمات، سیگنال‌ها، علائم...) یا به صورت غیر مستقیم (از طریق تأثیرگذاری در محیط) در تماسند و همگی یک مسئله را به صورت گسترشده حل می‌کنند. بدین ترتیب این توده می‌تواند گلبول‌های سفید در سیستم ایمنی بدن باشد یا کلونی مورچه‌ها، زنبورها، پرنده‌گان و غیره. در تمام این موارد رفتار هوشمند جمعی، حامل اجتماع عناصری است که تک تک آن‌ها دارای حداقل هوشمندی هستند. تعامل بین عامل‌ها، تجربه افراد در مورد محیط را افزایش می‌دهد و موجب پیشرفت اجتماع می‌شود. ساختار اجتماعی بین عامل‌ها، مجموعه کانال‌های ارتباطی ایجاد می‌کند که طی آن افراد می‌توانند به تجربه‌های شخصی پردازنند.

۱-۴- انواع عملگرها

روش‌های جستجوی متنی بر جمیعت از روش‌های تکرار شونده‌ای^۲ استفاده می‌کنند که اعضا را هدایت می‌کنند.

اکثر روش‌های تکاملی روند زیر را دنبال می‌کنند:

الف- شروع به کار با یک جمیعت تصادفی اولیه.

ب- محاسبه مقدار شایستگی برای هر جزء.

ج- تولید جمیعت جدید بر اساس شایستگی.

د- اگر نیاز برآورده نشده باشد همین روند از مرحله ۲ تکرار می‌شود.

در هر تکرار، عملگرهای^۳ متنوعی روی اعضا عمل می‌کند. این عملگرها در سه دسته کلی قرار می‌گیرند: خود سازگاری^۴، همیاری^۵ و رقابتی^۶. عملگرهای جهش^۷، همبری^۸ و انتخاب^۹ در الگوریتم وراثتی به ترتیب در سه دسته ذکر شده قرار می‌گیرند. جمیعت به واسطه عملگرها فوق، در هر تکرار سه مرحله را به صورت هدفمند طی می‌کند. به این صورت که در یک مرحله تطبیق خود با محیط را دارند (عملگرهای دسته اول). در یک مرحله اعضا به تشریک مساعی و تبادل اطلاعات می‌پردازنند (عملگرهای دسته دوم) و در یک مرحله برای بقا در محیط با یکدیگر

¹ Agents

² Iterative

³ Operator

⁴ Self-adaption

⁵ Cooperative

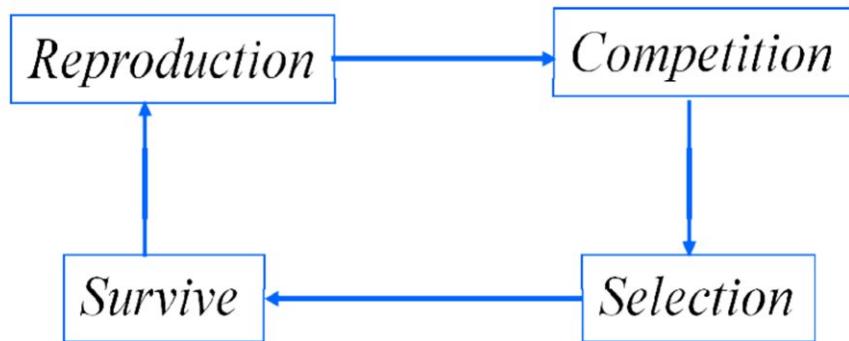
⁶ Competitive

⁷ Mutation

⁸ Cross over

⁹ Selection

به رقابت می‌پردازند (عملگرهای دسته سوم). در هر الگوریتم ابتکاری مجموعه این روندها به گونه‌ای طراحی می‌شود که در نهایت جمعیت را به هدف مورد نظر هدایت کند.



شکل ۱-۱. عملگرهای تکاملی

۱-۵- کاوش و بهره‌وری

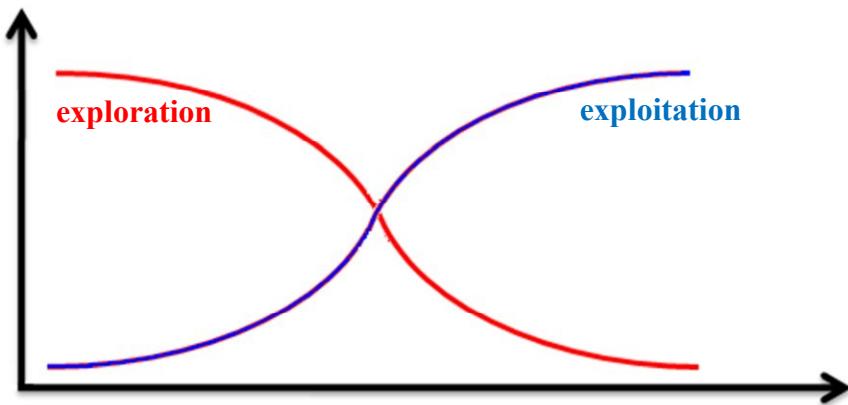
مهم‌ترین عاملی که کارایی و دقت یک الگوریتم بهینه‌یابی را کنترل می‌کند، مصالحه بین کاوش^۱ و بهره‌وری^۲ است. کاوش به معنای توانایی الگوریتم جستجو برای جستجوی مناطق مختلف فضای جستجو است تا بهینه مناسب را موقعیت‌یابی کند. در واقع الگوریتم باید قدرت جستجوی نقاط جدید از فضای مسأله را در حد قابل قبولی داشته باشد و فقط به بعضی مناطق محدود نشود.

از طرف دیگر بهره‌وری قابلیت متمرکز کردن جستجو در محدوده مطلوب است تا جواب مورد نظر موشکافی شود. در واقع در مبحث بهره‌وری، توانایی الگوریتم در یافتن جواب بهینه مطرح است.

یک الگوریتم بهینه‌یابی خوب این دو هدف متناقض را با یکدیگر متعادل می‌کند. در هر الگوریتم یا در نسخه‌های تکمیلی سعی می‌شود با کنترل این دو پارامتر، کارایی روش بهوده باید. تجربه نشان داده در تکرارهای اولیه باید قدرت کاوش بالا رود و به مرور قدرت بهره‌وری پررنگ‌تر گردد. به این معنی که در تکرارهای اولیه، الگوریتم جستجوی متعدد فضا را انجام داده و در تکرارهای آخر، مناطق یافته شده را با دقیق‌تری جستجو کند. شکل ۲-۱ حالت مناسب برای کاوش و بهره‌وری را نشان می‌دهد. همان‌طور که واضح است ابتدا کاوش زیاد است و به مرور زمان کاهش می‌یابد. اما بهتر است که هیچ‌گاه صفر نشود.

¹ Exploration

² Exploitation



شکل ۱-۲. مصالحه بین کاوش و بهره‌وری

۱-۶- بهینه سازی به کمک الگوریتم‌های ابتکاری

امروزه از الگوریتم‌های جستجوی ابتکاری که مبتنی بر تصادف عمل می‌کنند، در حل مسایل گوناگون بهینه سازی استفاده گسترده‌ای می‌شود. این الگوریتم‌ها به خاطر ویژگی‌های ذکر شده در بخش‌های قبل، در حل مسایل پیچیده بهینه سازی دنیای امروز، کاراتر از روش‌های کلاسیک عمل می‌کنند. با توجه به گرایش محققان به سمت روش‌های مختلف ابتکاری، انواع مختلف الگوریتم‌های فوق رشد روز افزونی داشته‌اند. از میان الگوریتم‌های گوناگون ارائه شده تاکنون، هیچ الگوریتمی برای حل انواع گوناگون مسایل بهینه سازی جامع و کامل نمی‌باشد. هر کدام از الگوریتم‌ها نقاط قوت و ضعفی دارند و هر کدام در حل بعضی مسائل قوی و در حل تعدادی دیگر ضعیف عمل می‌کنند.

۱-۷- مفهوم مسائل چندمدى

شکل استاندارد الگوریتم‌های ابتکاری معمولاً برای پیدا کردن یک بهینه (بهینه فرامحلی^۱) طراحی شده‌اند، یعنی عمدتاً به یک جواب همگرا می‌شوند. در مسائل دنیای واقعی در بسیاری از موارد همیشه یافتن یک بهینه فرامحلی مدل نظر نیست و اغلب با مسائلی رویرو می‌شویم که دارای چندین بهینه فرامحلی بوده یا آنکه علاوه بر یافتن بهینه فرامحلی یافتن مکان بهینه‌های محلی^۲ مد نظر است. مسئله طراحی رآکتور هسته‌ای [Sac04, Per08, Sac06], طراحی holographic grating [Gur02] three-body problem و [Lin02] two beam grillage، [Qin08] grating

¹ Global optimum

² Local optimum