

بسم الله الرحمن الرحيم

١٨٧٥٣٤



تدوین منحنی های فرمان بهره برداری از مخزن سد شهرچای با  
استفاده از الگوریتم بهینه سازی مجموعه ذرات (PSO)

هاله آذرافزا

دانشکده کشاورزی

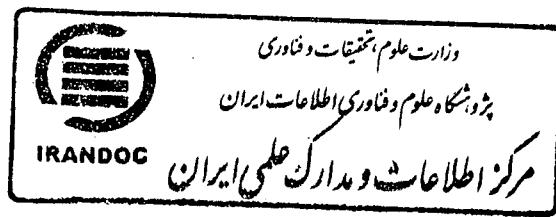
گروه آب

۱۳۸۹ بهمن

پایان نامه برای دریافت درجه کارشناسی ارشد

استاد راهنما:

دکتر حسین رضائی



۱۵۷۵۳۴

۱۳۹۰/۳/۸

تقدیم به

پدر، مادر

و

همسر عزیزم

## تشکر و قدردانی

اکنون که به لطف پروردگار منان توفیق تنظیم این پایان نامه را یافتم، ایزد یکتا را سپاس گفته،  
زحمات همه عزیزانی را که مرا در این راه یاری نموده اند ارج می نهم.  
مراتب قدردانی خود را از اساتید گرانقدر گروه مهندسی آب به ویژه جناب آقای دکتر حسین  
رضائی ابراز داشته و از زحمات ایشان تشکر می نمایم.  
همواره سپاس گزار پدر و مادر، خواهر و برادر و همسرم که همیشه مایه دل گرمی من بوده اند  
هستم.  
در آخر از تمامی دوستانی که با کمکهای خود اینجانب را به طرق مختلف مورد لطف قرار داده اند،  
قدردانی کرده و از خداوند متعال موفقیت و توفیق روزافزون آنان را خواستار هستم.

پایان نامه خانم هاله آذر افزایه تاریخ ۸۹/۱۱/۱۲ ک مورد پذیرش هیات محترم  
داوران با رتبه عالی و نمره ۱۹ قرار گرفت.

- ۱- استاد راهنمای و رئیس هیئت داوران : دکتر حسین رضایی پور
- ۲- داور خارجی : دکتر محمد نژاد
- ۳- داور داخلی : دکتر بروجردی
- ۴- نماینده تحصیلات تکمیلی : دکتر ایرج برنوی

حق طبع و نشر این رساله متعلق به دانشگاه ارومیه است.

## چکیده

افزایش پیچیدگی های موجود در مسائل بهینه سازی مهندسی به طور عام و منابع آب به طور خاص، از کارایی روش‌های معمول بهینه سازی کاسته و لزوم بکارگیری الگوریتم‌های جدید (فراکاوشی) را نمایان ساخته است. این الگوریتم‌ها نوعی الگوی‌داری از رفتار موجودات زنده بوده و در واقع با شبیه سازی رفتار جانداران به جستجوی نقطه بهینه می‌پردازند. بدین سبب، هدف اصلی از بکارگیری الگوریتم‌های فراکاوشی، ارائه مجموعه‌ای از نقاط است که می‌توان امیدوار بود، حالات بهینه و یا نزدیک به آنها را آشکار سازد. بنابراین با توجه به لزوم استفاده بهینه از منابع آب (به خصوص مخازن سطحی) وجود روش‌های فراکاوشی مختلف، در این تحقیق مسئله استخراج منحنی فرمان بهره برداری مخزن سد شهرچای، با هدف کشاورزی، شرب و محیط زیست با استفاده از الگوریتم بهینه سازی مبتنی بر هوش تجمعی (particle swarm optimization) مورد مطالعه قرار گرفته است. برای پیش‌بینی داده‌های جریان در آینده از مدل‌های سری زمانی گردید و داده‌های جریان برای ۱۰ سال پیش‌بینی گردید. به منظور تعیین میزان وابستگی رهاسازی به عوامل مختلف، روابط بین متغیرها به سه صورت خطی، غیر خطی درجه ۲ و غیر خطی درجه ۳ مورد بررسی قرار گرفته و در نهایت مدل غیر خطی درجه ۲ به عنوان مدل بهینه در هر دوره تعیین گردیده است. سپس منحنی‌های رهاسازی و حجم مخزن برای سالهای پیش‌بینی با استفاده از مدل بهینه ارائه گردیده است.

کلمات کلیدی: الگوریتم های فراکاوشی - مدل‌های سری زمانی - منحنی فرمان - الگوریتم PSO

## فهرست مطالب

عنوان .....	صفحه
فصل اول: مقدمه .....	۱
۱-۱-کلیات .....	۱
۱-۲-آهداف طرح .....	۲
۱-۳-وسمت کار .....	۳
۱-۴-ساختار پایان نامه .....	۳
فصل دوم: مروری بر کارهای گذشته .....	۴
۲-۱-مقدمه .....	۴
۲-۲-الگوریتمهای فرآکاوشی حل مسائل بهینه‌سازی .....	۴
۲-۲-۱-نورد شبیه‌سازی شده (SA) .....	۴
۲-۲-۲-الگوریتم ژنتیک (GA) .....	۵
۲-۲-۳-الگوریتم ژنتیک ارزیابی برداری (VEGA) .....	۹
۲-۲-۴-الگوریتمهای رتبه‌بندی پارتون .....	۱۱
۲-۴-الگوریتمهای تغییرگرا .....	۱۲
۲-۵-الگوریتم بهینه‌سازی جامعه مورچگان (ACO) .....	۱۳
۲-۶-الگوریتم جستجوی ممنوعه (TS) .....	۱۸
۲-۷-الگوریتم ترکیبی جهش قربانی (SFLA) .....	۲۰
۲-۸-الگوریتم مجموعه ذرات (PSO) .....	۲۲
۳-۱-مروری بر مطالعات صورت گرفته .....	۳۱
۴-۲-سری های زمانی هیدرولوژیکی (Hydrologic time series) .....	۳۳

۲-۱-۴-۱- سری های زمانی و فرایندهای تصادفی (Stochastic process)	۳۳
۲-۱-۱-۱-۱- تست همگنی داده ها	۳۴
۲-۱-۱-۲- تست تصادفی بودن داده ها	۳۴
۲-۱-۲- سری زمانی گستته و پیوسته	۳۵
۲-۲- سری های زمانی منظم و نا منظم (Regulary and Irregular)	۳۵
۲-۳- سری های زمانی ایستاو نا ایستا (stationary and nonstationary)	۳۵
۲-۴- سری های زمانی مستقل و وابسته (uncorrelated and correlated)	۳۶
۲-۵- سری های زمانی نرمال بودن سری های زمانی	۳۶
۲-۶- مدل های سری زمانی	۳۷
۲-۷-۱- مدل خود همبستگی (AR)	۳۷
۲-۷-۲- مدل میانگین متحرک MA	۴۰
۲-۷-۳- مدل میانگین متحرک خود همبسته (ARMA)	۴۱
۲-۷-۴- مدل میانگین متحرک تجمعی خود همبسته (ARIMA)	۴۱
۲-۷-۵-۱- انتخاب بهترین مدل	۴۱
۲-۷-۵-۲- تست بهترین برآزش (Goodness of fit)	۴۲
۲-۷-۵-۳- تجزیه و تحلیل باقی مانده ها	۴۲
۲-۷-۵-۴- استفاده از تابع خود همبستگی نمونه	۴۲
۲-۷-۵-۵- آزمون پورت مانتو (Portmanteau)	۴۲
۲-۷-۵-۶- تولید داده های مصنوعی	۴۲
۲-۷-۵-۷- فصل سوم: سیستم مخازن ذخیره	۴۴
۲-۷-۵-۸- ۱- روش های تحلیل سیستم مخازن ذخیره	۴۴
۲-۷-۵-۹- ۱-۱-۱- مقدمه	۴۴

۱-۱-۳-۲- روش ماتریس احتمالات.....	۴۵
۱-۳-۱-۳- تحلیل مخزن به روش شبیه سازی.....	۴۰
۱-۳-۱-۴- روش‌های بهینه سازی.....	۴۵
۱-۳-۲- بهره‌برداری بهینه از مخزن با استفاده از الگوریتم pso.....	۴۶
۱-۳-۳- روابط بهره برداری بهینه از یک سیستم تک مخزنی.....	۴۹
۱-۳-۳-۱- بهره برداری بهینه از مخزن با هدف تأمین نیاز پایین دست.....	۴۹
۱-۳-۳-۲- بهره برداری بهینه از سیستم مخازن با هدف کنترل سیلان و تفریحات.....	۴۹
۱-۳-۳-۳- بهره برداری بهینه از سیستم مخازن با هدف بر قابی .....	۴۹
<b>فصل چهارم: مواد و روشها</b>	<b>۵۱</b>
۴-۱- مقدمه.....	۵۱
۴-۲- سد مخزنی شهرچای.....	۵۱
۴-۳- داده های موجود.....	۵۴
۴-۳-۱- داده های جریان رودخانه.....	۵۴
۴-۳-۲- میزان تقاضا آب در پایین دست سد.....	۵۶
۴-۳-۳- رابطه سطح و حجم در مخزن سد شهرچای.....	۵۶
۴-۳-۴- داده های تبخیر و بارندگی در محل سد شهرچای.....	۵۶
۴-۴- بررسی اولیه منابع آماری.....	۵۹
۴-۴-۱- تست تصادفی و همگن بودن داده ها.....	۵۹
۴-۴-۲- مدل سری های زمانی.....	۵۹
۴-۵-۱- تعیین تابع خودهمبستگی و خودهمبستگی جزئی.....	۶۰
۴-۵-۲- مدل خودهمبستگی (AR).....	۶۰
۴-۵-۳- مدل میانگین متغیر (MA).....	۶۰

۶۰	۴-۴-۴- مدل میانگین متحرک خود همبسته (ARMA)
۶۱	۴-۵-۵- مدل میانگین متحرک تجمعی خود همبسته (ARIMA)
۶۱	۴-۶- انتخاب مدل نهایی
۶۱	۴-۷- آزمون نکویی برآش مدل منتخب
۶۱	۴-۸- پیش‌بینی داده های جریان
۶۲	۴-۹- بهره برداری بهینه از مخزن
۶۳	فصل پنجم: نتایج
۶۳	۵-۱- بررسی داده های جریان
۶۴	۵-۲- نتایج حاصل از مدلسازی سری های زمانی
۶۴	۵-۲-۱- نمودار تابع خود همبستگی و خود همبستگی جزئی
۶۵	۵-۲-۲- نتایج مدلسازی
۶۵	۵-۲-۳- انتخاب مدل نهایی پیش‌بینی
۶۶	۵-۲-۴- آزمون نکویی برآش مدل منتخب
۶۶	۵-۲-۵- داده های پیش‌بینی شده
۶۹	۵-۳- بهره برداری بهینه از مخزن
۶۹	۵-۳-۱- مدل شماره (۱)
۷۳	۵-۳-۲- مدل شماره (۲)
۷۶	۵-۳-۳- مدل شماره (۳)
۸۰	۵-۴- مقایسه با برنامه ریزی سازمان آب منطقه ای آغ
۸۲	فصل ششم: خلاصه نتایج و پیشنهادات
۸۲	۶-۱- خلاصه نتایج
۸۲	۶-۲- پیشنهادات

## فهرست اشکال

۶.....	شکل (۱-۲): نمایش گامهای مختلف الگوریتم SA
۷.....	شکل (۲-۲): احتمال انتخاب در یک مسأله حداکثرسازی دو هدفه
۸.....	شکل (۳-۲): جابجایی تک نقطه‌ای
۹.....	شکل (۴-۲): جابجایی دو نقطه‌ای
۹.....	شکل (۵-۲): جابجایی یکنواخت
۱۰.....	شکل (۶-۲): نمایش گامهای مختلف GA
۱۱.....	شکل (۷-۲): روش‌های مختلف رتبه بندی پارتون
۱۴.....	شکل (۸-۲): حرکت مورچه‌ها در مسیر برای یافتن غذا
۱۵.....	شکل (۹-۲): معرفی متغیرهای مختلف مورچه
۱۷.....	شکل (۱۰-۲): نمایش گامهای مختلف الگوریتم ACO
۱۹.....	شکل (۱۱-۲): نمایش گامهای مختلف الگوریتم TS
۲۰.....	شکل (۱۲-۲): شماتیک SFLA
۲۲.....	شکل (۱۳-۲): نمایش گامهای مختلف SFLA
۲۳.....	شکل (۱۴-۲): شماتیک طبیعت PSO
۲۴.....	شکل (۱۵-۲): نمایش انواع همسایگی مجموعه ذرات
۲۷.....	شکل (۱۶-۲): نمایش گامهای مختلف الگوریتم PSO
۲۸.....	شکل (۱۷-۲): نمایش دو بعدی الگوریتم در خهای غالب
۳۰.....	شکل (۱۸-۲): نمایش تقسیم ذرات به زیر مجموعه‌ها
۴۷.....	شکل (۱-۳): شکل کلی نحوه ارتباط سیستم چندمخزنی
۴۸.....	شکل (۲-۳): شماتیکی از یک سیستم چهار مخزنی



نمودار (۱۷-۵): مقادیر ماهانه خروجی از مخزن به تفکیک برای نیازهای شرب، کشاورزی و محیط زیست برای سالهای پیش‌بینی	۷۵
نمودار (۱۸-۵): نمودار مقایسه نیاز کشاورزی- محیط زیست و مقادیر رهاسازی برای تامین آن برای سالهای پیش‌بینی	۷۶
شکل (۱۹-۵): نحوه همگرایی مقادیر تابع هدف برای بهترین، بدترین و متوسط اجرا	۷۷
نمودار (۲۰-۵): مقدار کل رهاسازی ماهانه در بهره برداری با هدف تأمین نیاز پایین دست برای سالهای پیش‌بینی	۷۸
نمودار (۲۱-۵): حجم ذخیره ماهانه مخزن در بهره برداری با هدف تأمین نیاز پایین دست برای سالهای پیش‌بینی	۷۸
نمودار (۲۲-۵): مقادیر ماهانه خروجی از مخزن به تفکیک برای نیازهای شرب، کشاورزی و محیط زیست برای سالهای پیش‌بینی از سال ۸۳ تا ۹۲	۹۲
نمودار (۲۳-۵): نمودار مقایسه نیاز کشاورزی- محیط زیست و مقادیر رهاسازی برای تامین آن برای سالهای پیش‌بینی	۷۹
نمودار (۲۴-۵): نمودار مقایسه مقادیر رهاسازی از مخزن برای مدل pso و برنامه‌ریزی سازمان	۸۰

## فهرست جداول

جدول(۱-۴): مقدار جریان ماهیانه رودخانه شهر چای بر حسب میلیون مترمکعب در محل سایت سد مخزنی شهر چای.....	۵۵
جدول (۲-۴): مقدار تقاضای آب شرب و کشاورزی- زیست محیطی و درصد توزیع آنها برای ماه های مختلف.....	۵۷
جدول (۳-۴): مقدار نیاز کل و درصد توزیع تقاضای سالیانه برای ماه های مختلف.....	۵۷
جدول (۴-۴) میزان تبخیر از سطح آزاد آب و مقدار بارندگی در ماه های مختلف.....	۵۹
جدول(۱-۵) نتیجه تست تصادفی بودن داده های سالیانه جریان در سایت شهر چای.....	۶۳
جدول(۲-۵): مقادیر AIC برای مدل AR.....	۶۵
جدول(۳-۵): مقادیر AIC برای مدل MA.....	۶۵
جدول(۴-۵): مقادیر AIC برای مدل ARMA.....	۶۵
جدول(۵-۵): مقادیر AIC برای مدل ARMA.....	۶۵
جدول(۶-۵): ضرایب همبستگی (R <sup>2</sup> ) بین داده های واقعی و پیش بینی شده برای مدل های مختلف.....	۶۷
(۷): مقادیر جریان پیش بینی شده به مدت ۱۰ سال (میلیون متر مکعب).....	۶۹
جدول (۸-۵): مقادیر تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه، با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۱.....	۷۰
جدول (۹-۵): پارامترهای آماری تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۱.....	۷۰
جدول(۱۰-۵): مقادیر متغیرهای تصمیم حاصل از حل مدل ۱ به روش pso برای تابع هدف مینیمم.....	۷۳
جدول (۱۱-۵): مقادیر تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه، با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۲.....	۷۳
جدول (۱۲-۵): پارامترهای آماری تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۲.....	۷۳
جدول(۱۳-۵): مقادیر متغیرهای تصمیم حاصل از حل مدل ۲ به روش pso برای تابع هدف مینیمم.....	۷۶
جدول (۱۴-۵): مقادیر تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه، با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۳.....	۷۷
جدول (۱۵-۵): پارامترهای آماری تابع هدف در ۱۰ بار اجرای برنامه با بکارگیری ۱۰ ذره و ۵۰۰۰ تکرار برای مدل ۳.....	۷۷
جدول(۱۶-۵): مقادیر متغیرهای تصمیم حاصل از حل مدل ۳ به روش pso برای تابع هدف مینیمم.....	۸۰

# فصل اول

## مقدمه

### ۱- کلیات

افزایش جمعیت، محدودیت منابع و توزیع غیریکنواخت آن، همچنین استفاده بی‌رویه از این منابع محدود، از جمله مسائل مهم مطرح در حوزه‌های مختلف زندگی بشر است. منابع آب نیز از این قاعده مستثنای نمی‌باشد. از آنجایی که مهار و تأمین آب بوسیله اجرای طرحهای جدید و یا توسعه منابع آب موجود، مستلزم صرف هزینه‌های کلان بوده<sup>۱</sup>، مدیریت و بهره‌برداری از منابع موجود بیش از پیش مورد توجه واقع گردیده است. از جمله مواردیکه در حوزه منابع آب، جهت ذخیره و استفاده از منابع آب سطحی استفاده می‌گردد و بهره‌برداری بهینه از آن لازم می‌باشد، مخزن سطحی است. برای بهره‌برداری بهینه از یک مخزن باقیستی مقدار تابع هدف و متغیرهای مورد نظر، جهت برآورده نمودن نیاز طرح شده بهینه گردند. در حالت واقعی، برای بهره‌برداری از یک مخزن، اهداف متفاوتی نظیر تأمین آب شرب، کشاورزی و صنعت در مناطق پایین دست، تولید انرژی و کترل سیلال و تفریحات تعریف می‌شوند که می‌توانند همسو یا ناهمسو باشند. بنابراین به منظور در نظر گرفتن تمامی اهداف فوق، سیستم تعریف شده جهت بهره‌برداری بهینه از مخزن به صورت چند هدفه می‌باشد. اجرای اهداف اشاره شده، استفاده از مدل‌های شبیه‌سازی و بهینه‌سازی را طلب می‌نماید. این در حالی است که مدل‌های شبیه‌سازی، مستقیماً قادر به تعیین جوابهای بهینه مسأله نبوده ولی مدل‌های بهینه‌سازی با بهره‌گیری از روابط ریاضی و استفاده از تابع هدف که حداکثرسازی منافع خاص و یا حداقل‌سازی ضررهای ناشی از شکست در طول دوره بهره‌برداری می‌باشد، همچنین اعمال محدودیتهای حاکم-بر-مسأله-نقیصه مدل‌های شبیه‌سازی-را جبران می-نمایند. در حالی که در دهه‌های اخیر، تحقیقات گسترشده‌ای از کاربرد بهینه‌سازی در سیستمهای مخزن وجود دارد، نویسنده‌گانی نظیر یه<sup>۲</sup> و وربز<sup>۳</sup> همچنان فاصله بین توسعه تئوریهای بهینه‌سازی و اجرای آن در دنیای واقعی را مذکور می-شوند. دلایل احتمالی این اختلاف شامل موارد زیر است [۱۴] :

- بسیاری از بهره‌برداران سیستم مخزن، درباره مفهوم مدلها که منجر به تغییر قضاوت‌هایشان و تعیین استراتژیها و راه حل‌های جدید می‌شود، دچار تردید بوده و با استفاده از مدل‌های شبیه‌سازی موجود احساس رضایت می‌کنند. محدودیتهای سخت‌افزاری و نرم‌افزاری در گذشته احتیاج به ساده‌سازی و تقریب‌سازی داشته که مورد قبول بهره‌بردار نمی‌باشد.
- به طور کلی مدل‌های بهینه‌سازی پیچیدگی‌های ریاضی بیشتری نسبت به مدل‌های شبیه‌سازی داشته، بنابراین دارای کاربرد کمتری می‌باشند.
- بسیاری از مدل‌های بهینه‌سازی جهت در نظر گرفتن ریسک و عدم قطعیت، مناسب نمی‌باشند.
- تنوع روشهای بهینه‌سازی نوعی سودرگمی جهت انتخاب کاربرد خاص آنها ایجاد می‌نماید.
- برخی از روشهای بهینه‌سازی، مثل برنامه‌ریزی پویا<sup>۴</sup>، احتیاج به توسعه برنامه دارند.

<sup>1</sup> Yeh

<sup>2</sup> Wurbs

<sup>3</sup> Dynamic Programming

- بسیاری از روش‌های بهینه‌سازی، تنها گزارشی از راه حل همان دوره ارائه می‌نمایند که نسبت به شرایط دیگر بهره‌برداری کمتر مفید است.

علاوه بر مسائل مطرح شده، روند یافتن جواب بهینه مسأله، با توجه به پیچیدگی‌های حاکم بر مسائل منابع آب، به خصوص مسائل به شدت مقعر، گاه با مشکل روپرتوست. جهت رفع این مشکل، استفاده از روش‌های تکاملی<sup>۱</sup> و فراکاوشی<sup>۲</sup> گسترش یافته است.

الگوریتم‌های تکاملی و فراکاوشی، روش‌های جستجوی تصادفی هستند که حرکت در آن شبیه به تکامل بیولوژیکی و یا رفتار اجتماعی گونه‌های مختلف جانداران می‌باشد. برای مثال، چگونه مورچه‌ها کوتاهترین مسیر تا منبع غذایی را پیدا می‌نمایند و یا چگونه پرنده‌گان به منبع غذایی در طول دوره مهاجرت دست می‌یابند<sup>[۱۵]</sup>، کاربرد موققیت آمیز الگوریتم‌های الهام گرفته شده از طبیعت، همچون نورد شبیه سازی شده<sup>۳</sup> (SA)، الگوریتم ژنتیک<sup>۴</sup> (GA) و شبکه‌های عصبی مصنوعی<sup>۵</sup> (ANN) در مسائل بسیار پیچیده مهندسی آنچنان دلگرم‌کننده بود که سیستم‌های طبیعی به عنوان منبع اساسی ایده‌های مدلسازی و ایجاد سیستم‌های مصنوعی مختلف مورد پذیرش و توجه خاص قرار گرفته است. در سالهای اخیر، روش‌های مختلف بسیاری جهت عملکرد بهتر، چه در رسیدن به معیارهای مورد نظر و چه در کاهش زمان اجرا توسعه یافته‌اند<sup>[۱۶]</sup>.

لذا در این تحقیق سعی بر آن است که پس از معرفی و بررسی روش‌های مختلف بهینه‌سازی کاربرد روش منتخب (الگوریتم مجموعه ذرات)<sup>۶</sup> که یکی از این روش‌های تکاملی فراکاوشی می‌باشد، در بهره‌برداری سیستم مخازن مورد بررسی قرار گیرد.

## ۱-۲- اهداف طرح

هدف این طرح از استفاده از الگوریتم مجموعه ذرات هوشمند در بهره‌برداری بهینه از مخزن سدها این است که با بدست آوردن مجموعه‌ای از جوابها تصمیم‌گیرنده<sup>۷</sup> امکان انتخاب گزینه مناسب را داشته باشد. تمرکز تحقیقات و مطالعاتی که تاکنون در این باره صورت گرفته، مبنی بر روش‌هایی است که تنها به یک جواب به عنوان گزینه بهینه می‌انجامد. بدین منظور استفاده از روش‌های فراکاوشی که به ارائه مجموعه جوابهای بهینه می‌انجامد، پیشنهاد می‌گردد که به وسیله آن مجموعه، تصمیم‌گیران با توجه به شرایط و قوانین حاکم، قادر به انتخاب یکی از حالات موجود در مجموعه جوابهای ارائه شده خواهند بود. در این طرح سعی بر آن است که با توجه به شرایط موجود در یک سیستم تک مخزنی شرایط بهره‌برداری بهینه برای تامین نیاز پایین دست در نظر گرفته شود.

<sup>۱</sup> Evolutionary

<sup>۲</sup> Metaheuristic

<sup>۳</sup> Simulated Annealing

<sup>۴</sup> Genetic Algorithm

<sup>۵</sup> Artificial Neural Network

<sup>۶</sup> Particle Swarm Optimization

<sup>۷</sup> Decision Maker

### ۱-۳-وسعت کار

با توجه به اهداف تعریف شده در این طرح، دامنه و وسعت کار به شرح زیر تعریف می شود. جهت بهینه سازی مسائل، شناخت کافی از مقاومت حاکم بر این گونه مسائل و انواع جوابهای ممکن (غالب و غیرغالب) مورد نیاز است. به این منظور، در این تحقیق ابتدا، به معرفی روش‌های بهینه سازی فرآکاوشی پرداخته شده است. سپس به مقاومت مربوط به بهره برداری بهینه از سیستم مخازن با استفاده از الگوریتم PSO اشاره شده است. برای پیش‌بینی داده‌های جریان در آینده از مدل‌های سریهای زمانی استفاده گردید و داده‌های جریان برای ۱۰ سال آماری آینده (از سال ۱۳۸۲ تا ۱۳۹۲) پیش‌بینی گردید. در نهایت الگوریتم مورد نظر با توجه به هدف مورد بررسی که در طرح حاضر تأمین نیاز پایین دست از جمله شرب، کشاورزی و محیط زیست می‌باشد در نرم افزار برنامه نویسی MATLAB اجرا گردیده و نتایج حاصل از جمله میزان رهاسازی و حجم مخزن در ماه‌های مختلف برای سال‌های پیش‌بینی به دست آمده است.

### ۱-۴-ساختار پایان نامه

با توجه به موارد ذکر شده، این پایان نامه در قالب پنج فصل ارائه گردیده است. در فصل حاضر(فصل اول) پس از ارائه مقدمه، به اهداف طرح و اهمیت آن پرداخته شده است. در ادامه با توجه به اهداف تحقیق، دامنه و وسعت کار مشخص گردیده است. در فصل دوم، به معرفی انواع الگوریتمهای بهینه سازی فرآکاوشی پرداخته شده است و سپس مروری بر مطالعات گذشته انجام شده است. در ادامه سری‌های زمانی هیدرولوژیکی مورد بحث قرار گرفته است. در فصل سوم بهره برداری بهینه از سیستم مخازن با استفاده از الگوریتم مجموعه ذرات (PSO) مطرح گردیده و تمامی روابط مربوط به مخازن و راه حل‌ها آورده شده است. در فصل چهارم که مواد و روش‌ها می‌باشد، خصوصیات سایت مورد مطالعه (سد مخزنی شهرچای) و تمام اطلاعات مورد نیاز و همچنین کارهای انجام گرفته آورده شده است. نتایج حاصل از نحوه انتخاب مدل نهایی پیش‌بینی داده‌های جریان و اجرای برنامه در نرم افزار برنامه نویسی MATLAB در فصل پنجم ارائه گردیده است. در نهایت خلاصه نتایج و پیشنهادات در فصل ششم ارائه گردیده است.

## فصل دوم

### مروری بر کارهای گذشته

#### ۱-۲- مقدمه

هدف اصلی از حل مسائل تک هدفه یا چند هدفه، بسته آوردن مجموعه جواب پارتو یا غیر غالب مناسب که امکان انتخاب گزینه مناسب را به تصمیم گیرنده بدهد، می باشد. روشهایی که تاکنون به معروف آنها پرداخته شد، عموماً پیچیده بوده و برای دستیابی به جواب مناسب صرف زمان طولانی را طلب می نماید. البته این موضوع، به نوع مسأله هم وابستگی شدید دارد. به طوریکه گاهی در مسائل پیچیده حتی از دستیابی به جواب یا جوابهای بهینه باز می مانند. الگوریتمهای فراکاوشی، این قابلیت را دارند که با استفاده از فرآیند جستجو، به مجموعه ایی از جوابهای غیر غالب یا پارتو دست یابند که بهترین حالت مجموعه جواب بوده و یا می توان امیدوار بود که با مجموعه جواب اصلی فاصله زیادی ندارد.

در روشهای سنتی ممکن است که تصمیم گیرنده اطلاعات کافی جهت تعیین اولویتها و محدودیتها، قبل یا در حین فرآیند جستجو را نداشته باشد که این مسئله در الگوریتمهای فراکاوشی کمتر وجود دارد. به طوریکه تنها ممکن است تصمیم گیرنده پس از استخراج مجموعه جواب قادر به انتخاب گزینه برتر نباشد که در این مورد نیز می توان از سایر تکنیکهای جستجو استفاده کرد. همچنین می توان با اتخاذ سیاستهایی برخی از وظایف تصمیم گیرنده را به الگوریتم واگذار کرد.

در این قسمت به معرفی برخی الگوریتمهای فراکاوشی پرداخته شده است.

#### ۲-۲- الگوریتمهای فراکاوشی حل مسائل بهینه سازی

##### ۲-۲-۱- نورد شبیه سازی شده<sup>۱</sup> (SA)

این الگوریتم اولین بار توسط متروبولیس و همکاران<sup>۲</sup> (۱۹۵۳)، در مکانیک آماری مطرح گردید[۱]. پس از آن کیرک پاتریک<sup>۳</sup> (۱۹۸۳)، کارنی<sup>۴</sup> (۱۹۸۵)، بوکهام و لامبرت<sup>۵</sup> (۱۹۹۹) از این الگوریتم در حل مسئله (فروشنده دوره گرد) گرد<sup>۶</sup> استفاده نمودند. گوفه و همکاران نیز<sup>۷</sup> (۱۹۹۴) در حل بهینه توایع ریاضی از این الگوریتم استفاده کردند. اساس این الگوریتم بر اساس شبیه سازی فرآیند نورد می باشد. هرگاه ماده ای را در محفظه گرمایش، جهت رسیدن به پایین ترین سطح انرژی ممکن و یا کمترین حرارت سرد کنند، فرآیند نورد صورت گرفته است. در هر دمایی امکان تغییر

<sup>۱</sup> Simulated Annealing

<sup>۲</sup> Metropolis et al.

<sup>۳</sup> Kirkpatrick

<sup>۴</sup> Carney

<sup>۵</sup> Buckham & Lambert

<sup>۶</sup> Traveling Salesman Problem

<sup>۷</sup> Goffe et al

انرژی کل ماده با تغییر مکانهای کوچک وجود دارد که به این فرآیند آشفتگی<sup>۱</sup> گویند. در هر دمایی ممکن است چندین فرآیند آشفتگی صورت گرفته و در هر کدام از نتایج، میزان انرژی باقیمانده ماده متفاوت باشد، اما پس از چند تکرار از این فرآیند، میزان تغییرات انرژی کل ماده بسیار اندک می‌گردد. در این حالت ماده به تعادل گرمایی رسیده است، یعنی در یک دمای ثابت به پایین ترین ممکن انرژی خود رسیده است.

در واقع با کاهش دما و ایجاد آشفتگی مجدد در دمای جدید، ماده به حالت تعادل گرمایی<sup>۲</sup> خود می‌رسد و در نهایت فرآیند نورد با رسیدن به پایین ترین دمای ممکن به پایان می‌رسد. نمایش گامهای مختلف این الگوریتم در شکل (۲-۱) نمایش داده شده است.

اولین بار سرافینی<sup>۳</sup> (۱۹۹۲)، از این الگوریتم در حل مسائل چند هدفه استفاده کرد و خروجی آن را مجموعه‌ای از جوابهای غیر غالب که توسط بقیه جوابها مورد چیزگی قرار نگرفته ارانه کرد. الگوریتم SA در حالت تک هدفه، با احتمالی برابر یک، جوابهای بهتر یا برابر جواب قبلی را پیدا می‌کند و اگر راه حل جدید بدتر از راه حل جاری باشد، احتمال کمتر از یک مورد قبول واقع می‌شود. شکل (۲-۲) چگونگی اعمال این احتمال را نمایش می‌دهد.

در حالت چند هدفه چنانچه جواب جدید با  $X'$  و جواب جاری با  $X$  نمایش داده شود، یکی از سه حالت زیر رخ خواهد داد:

- $X'$  بر  $X$  چیره شود ( $p=1$ )
- $X'$  توسط  $X$  مورد چیزگی قرار گیرد ( $p \leq 1$ )
- $X'$  و  $X$  متقابلاً غیر غالب باقی بمانند ( $p=?$ )

به این ترتیب با تعریف تابعی، فرآیند انتخاب از مجموعه غیر غالب صورت می‌پذیرد. سرافینی همگرایی الگوریتم برای رسیدن به مجموعه پارتی را مطابق توابع تک هدفه تعریف و اثبات نمود که در صورت کاهش آرام و مناسب دما، رسیدن به مجموعه جوابهای پارتی را تضمین می‌شود. سرافینی جهت اصلاح الگوریتم راه حل دیگری ارائه کرد. بدین ترتیب که از وزنهای تصادفی در تکرارهای مختلف استفاده نمود. البته این وزنهای اجازه تغییر بیش از ده درصد را نخواهند داشت.

آلانگو و همکاران<sup>۴</sup> (۱۹۹۹)، با استفاده از این الگوریتم روشی به نام MOSA را گسترش دادند. در این روش بردارهای وزنی معرفی می‌گردند که هر کدام از آنها با یک فرآیند نورد مستقل ارتباط داده می‌شود. هر فرآیند جستجو با جوابهای تصادفی آغاز شده، پس از جستجو و استفاده از قوانین احتمالاتی معرفی شده، خروجی الگوریتم، مجموعه‌ای از جوابهای غیر غالب خواهد بود که به وسیله هیچ کدام از جوابها از فرآیندهای مستقل متفاوت حذف نمی‌گردد. در واقع جستجویی به موازات جستجوی مجموعه اصلی صورت می‌گیرد [۱۷].

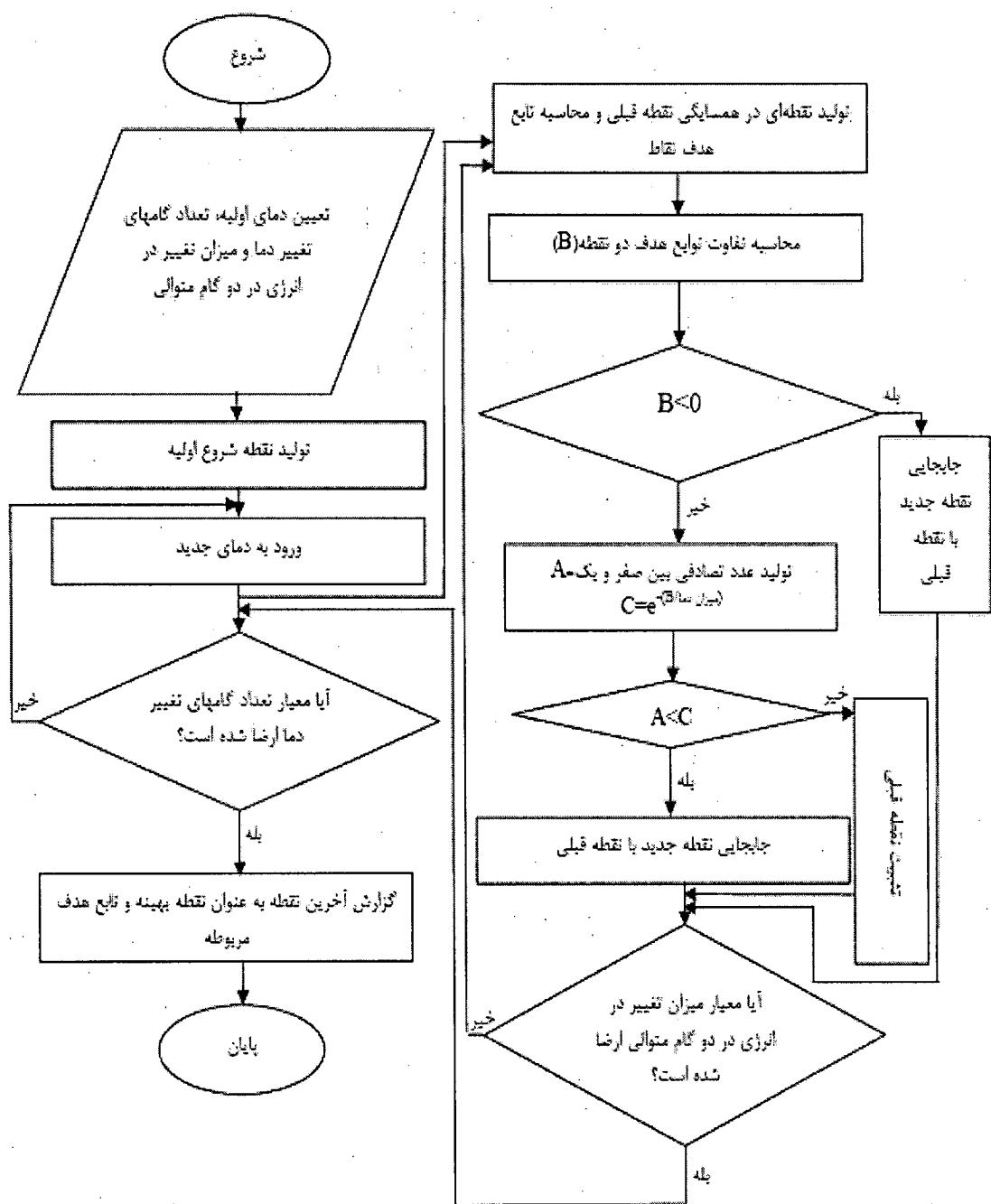
<sup>۱</sup> Perturbation

<sup>۲</sup> Thermal Equilibrium

<sup>۳</sup> Serafini

<sup>۴</sup> Ulungu et al

<sup>۵</sup> Multi Objective Simulated Annealing



شکل (۲-۱): نمایش گامهای مختلف الگوریتم SA