

بِنامِ خدا

دانشگاه آزاد اسلامی واحد علوم و تحقیقات تهران



ارائه مدلی بهبود یافته مبتنی بر کیفیت برای ترکیب سرویس سازمانی بر بستر اینترنت اشیاء با استفاده از تکنیک‌های مبتنی بر هوش ازدحامی

استاد راهنما:

جناب آقای دکتر رامین نصیری

استاد مشاور:

جناب آقای دکتر امیر مسعود رحمانی

ارائه دهنده: علیرضا صفائی

شماره دانشجویی: ۹۴۰۴۲۴۲۱۱

دانشجوی دکتری مهندسی نرم افزار

گرایش: سیستم های نرم افزاری

مقدمه

طرح مسئله

پیشینه پژوهش

توصیف مدل و الگوریتم پیشنهادی

ارزیابی مدل و الگوریتم پیشنهادی

توصیف مورد کاوی

نتیجه گیری و پیشنهادهای آینده

مقدمه

در سازمان‌های پیشرو که به دنبال ایجاد تحول دیجیتال بوده و دارای قابلیت‌هایی جهت استفاده از بستر اینترنت اشیا هستند، نیاز به سرویس‌هایی با مطلوبیت بالا و اهداف متنوعی همچون افزایش بهره‌وری و استفاده بهینه از منابع، به یک الزام تبدیل شده است.

ترکیب سرویس سازمانی: به انتخاب و ترکیب آگاهانه، هدفمند و ارزش آفرین مجموعه‌ای از سرویس‌های اتمیک و تجزیه ناپذیر در سطح سازمان «ترکیب سرویس سازمانی» گفته می‌شود.

NP-hard بودن مسئله انتخاب و ترکیب سرویس های سازمانی

مسئله انتخاب و ترکیب سرویس های سازمانی منطبق با ویژگی های کیفی (غیرعملکردی) در بستر اینترنت اشیا با توجه به :

- بزرگ بودن فضای مسئله.
- چندهدفه بودن.
- ناهمگن بودن دستگاه های هوشمند اینترنت اشیا.
- تنوع سرویس های سازمانی.
- تعدد پارامترهای تصمیم گیری.

به عنوان یک مسئله **NP-hard** مورد توجه پژوهشگران قرار گرفته است.

طرح موضوع

- ❑ **مسئله:** ترکیب سرویس های سازمانی بر بستر اینترنت اشیاء.
- ❑ **هدف:** ارائه مدل بهبود یافته مبتنی بر کیفیت در چارچوب معماری سازمانی سرویس گرا.
- ❑ **راهکار:** بهره گیری از تکنیک هوش ازدحامی (الگوریتم ترکیبی گرگ خاکستری چند هدفه و عملگرهای تکاملی الگوریتم ژنتیک).
- ❑ **چارچوب:** TOGAF.
- ❑ **متدولوژی:** ADM.
- ❑ **مورد کاوی:** صنعت میان دستی پتروشیمی.

نوآوری پژوهش

- انجام پژوهش علمی سامانمند (SLR) با مطالعه و بررسی پژوهش های علمی انجام گرفته از سال ۲۰۱۴ تا ۲۰۲۱ در مورد اهمیت، چالش ها، راهکارها، ابزارهای مدلسازی، تکنیک ها و فاکتورهای ارزیابی در حوزه ترکیب سرویس های سازمانی در بستر اینترنت اشیا.
- رایه مدلی بهبود یافته مبتنی بر چارچوب معماری سازمانی سرویس گرا برای حل مسئله ترکیب سرویس های سازمانی در بستر اینترنت اشیا، با بهره گیری از قابلیت های الگوریتم فراابتکاری چندهدفه.

ادامه نوآوری پژوهش

- ❑ **ارایه الگوریتم فراابتکاری ترکیبی** جهت انتخاب و ترکیب سرویس‌های سازمانی، مبتنی بر کیفیت در بستر اینترنت اشیا با استفاده از ترکیب الگوریتم **فراابتکاری چند هدفه گرگ خاکستری** و **عملگرهای تکاملی الگوریتم ژنتیک** بر اساس روش **خطی عدد صحیح**.
- ❑ **انتخاب صنعت پتروشیمی به عنوان مورد کاوی** جهت راستی آزمایی عملکرد مدل پیشنهادی.

طرح مسئله

نیازمندیهای مهم برای ارائه مدل مبتنی بر معماری

چارچوب معماری سازمانی
Framework (TOGAF)

متدولوژی
Methodology (ADM)

مدل
Model (SOA)

ترکیب سرویس سازمانی بر بستر اینترنت اشیا
Enterprise IoT Service Composition

سرویس
Service

QOS

چارچوب: ساختاری روشمند برای انجام معماری است. چارچوب مشخص میکند که معماری شامل چه عناصر و دامنه هایی است و می بایست چه محصولاتی تولید شود.

متدولوژی، روش گام به گام اجرا است.

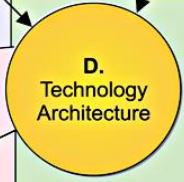
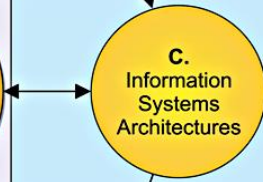
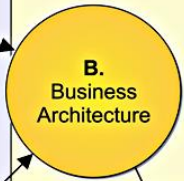
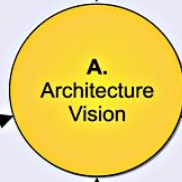
مدل: توصیفی است از یک روش که نحوه تفکر و روش انجام کار را بیان می کند.

انتخاب چارچوب و متدولوژی



The Open Group
Architecture
Framework
(TOGAF) Version 7

Strategy &
Motivation



Business
Layer

Application
Layer

Technology
Layer

TOGAF
Architecture
Development Method
(ADM)

Implementation
& Migration

SERVICE ORIENTED ARCHITECTURE



انتخاب مدل و زبان مدل سازی

Archimate



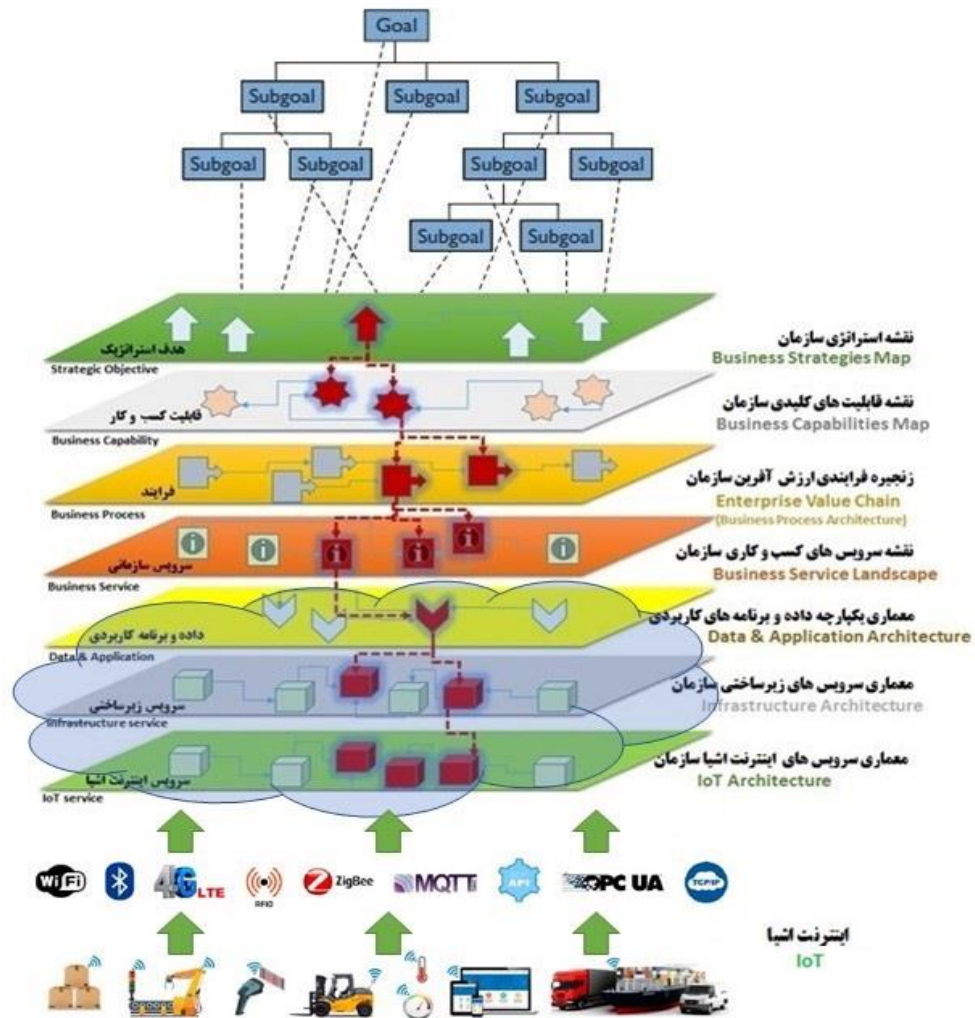
	Business	
	Application	
	Technology	

Passive structure Behavior Active structure

TOGAF ADM

Archimate





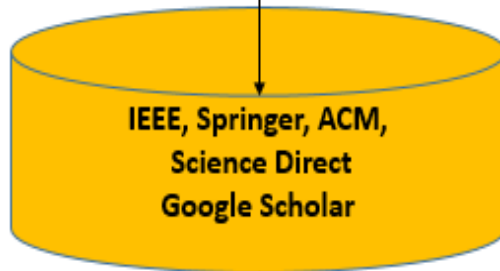
پیشینه تحقیق

سوالات پژوهش

- ۱- **چرایی اهمیت ایجاد بهبود** در مسئله ترکیب سرویس های سازمانی ؟
- ۲- **رویکردهای ترکیب سرویس ها** در زمینه اینترنت اشیا کدام اند؟
- ۳- **ابزارهای مدل سازی** مورد استفاده ترکیب سرویس های سازمانی برای زمینه اینترنت اشیا کدام اند؟
- ۴- **چه ویژگی های کیفی در ارزیابی** ترکیب سرویس های سازمانی در بستر اینترنت اشیا استفاده می شود؟
- ۵- کاربرد شناخته شده **تکنیک های هوش ازدحامی** برای ترکیب سرویس های سازمانی در بستر اینترنت اشیا کدام اند؟
- ۶- **چالش های اساسی ترکیب** سرویس های سازمانی که می توان از آنها بعنوان روند تحقیقاتی آینده نام برد کدام اند؟



محوریت موضوع جستجو
در بانک‌های اطلاعاتی معتبر



مرور کلی بر بیش از ۱۳۵ مقاله منتشر شده با محوریت‌های موضوع جستجو

سال انتشار مقاله پس از ۲۰۱۴

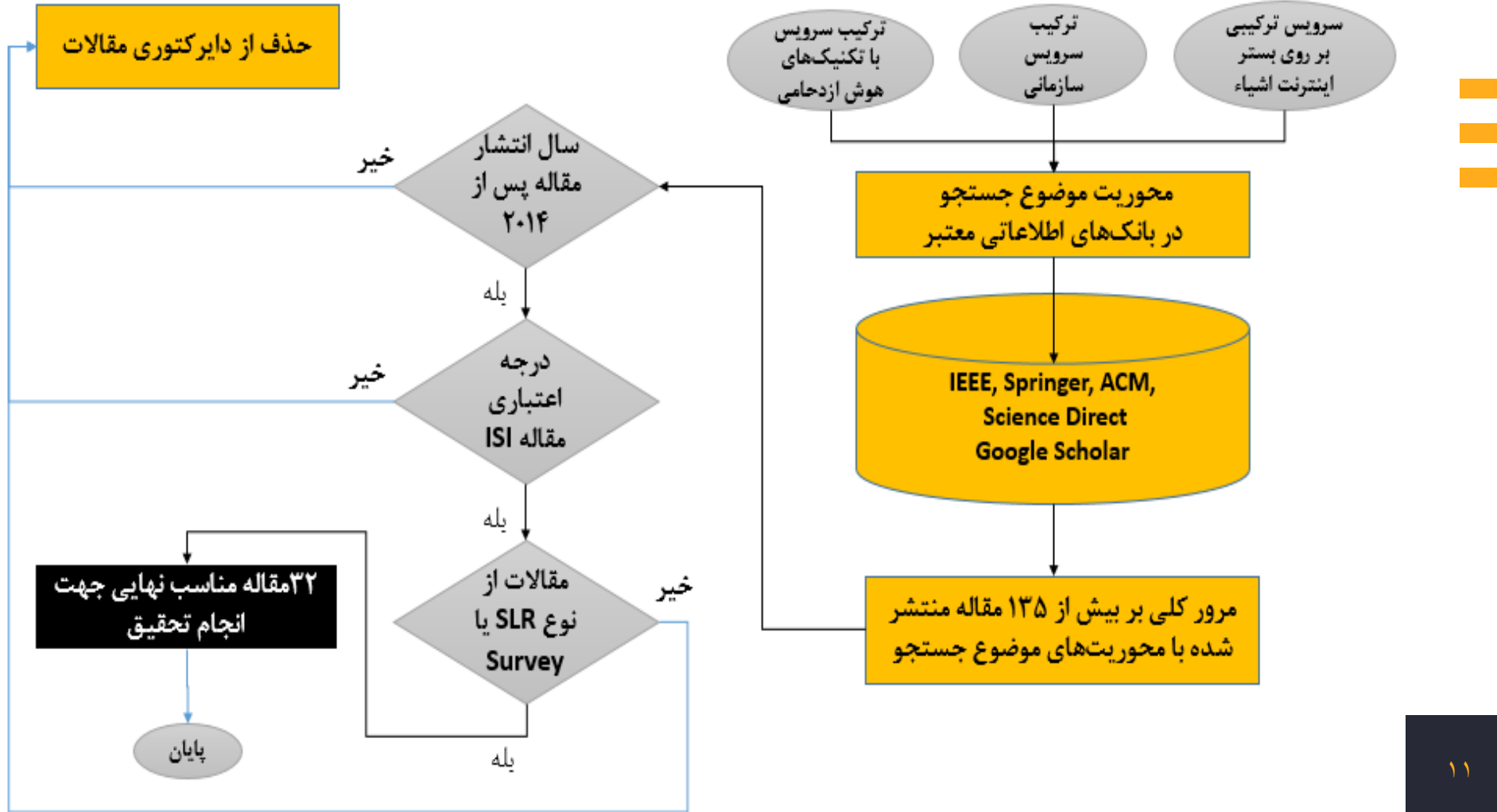
درجه اعتباری ISI مقاله

مقالات از نوع SLR یا Survey

حذف از دایرکتوری مقالات

۳۲ مقاله مناسب نهایی جهت انجام تحقیق

پایان



نمونه ای از مقالات SLR و Survey (پیشینه پژوهش)

Ref.	Author	Publication Year	Review Type	Main Topic
[9]	Adewuyi, et. al	2021	SLR	Trustworthy Service Composition in the Internet of Things
[10]	Chai, et. al	2021	SLR	energy-centered and QoS-aware service composition for Internet of Things
[11]	Thangaraj, et. al	2021	SLR	QoS based service composition for service computing
[12]	Masdari, et. al	2021	Survey	QoS-driven metaheuristic service composition schemes
[13]	Hedhli, et. al	2021	Survey	Service Placement in Cloud Environments
[14]	Yuan, et. al	2020	SLR	Service composition model and method in cloud manufacturing
[15]	Bouzerzour, et. al	2020	Survey	service interoperability in cloud computing
[16]	Slimani, et. al	2020	Survey	Service-oriented replication strategies for improving quality-of-service in cloud computing
[17]	Hayyolalam, et. al	2018	SLR	Service composition and selection in cloud computing
[18]	Bouzary, et. al	2018	Survey	Service matching and selection in cloud manufacturing
[19]	Souri, et. al	2018	SLR	Formal verification approaches
[20]	Bouzary, et. al	2018	Survey	Service composition and selection in cloud manufacturing

نمونه ای از چکیده تحلیل مقالات SLR و Survey (پیشینه پژوهش)

مرجع	سال	نوع	شرح تحلیل
[9]	2021	SLR	در این مطالعه مدل SC-TRUST جهت ترکیب سرویس های قابل اعتماد در اینترنت اشیاء، پیشنهاد شده. نتایج بدست آمده نشان می دهد که مدل پیشنهادی علاوه بر بهبود کیفیت ترکیب سرویس، میزان کارایی و امنیت را نیز افزایش می دهد.
[10]	2021	SLR	در این مطالعه جهت رفع مشکل ترکیب سرویس انرژی محور در اینترنت اشیاء از الگوریتم FSCA-EQ استفاده شده. نتایج نشان می دهد که مدل پیشنهادی قادر است با سرعت خوبی تعادل بین سطح QoS و مصرف انرژی را جهت ترکیب خدمات فراهم کند.
[11]	2021	SLR	در این مطالعه جهت ترکیب سرویس ها در ابر از الگوریتم های ژنتیک و جستجوی تابو استفاده شده. نتایج نشان می دهد مدل پیشنهادی قادر است خدمات را با حداکثر توان و قابلیت همکاری به کاربر نهایی ارائه دهد.
[12]	2021	Survey	در این مطالعه بررسی کاملی از طرح های ترکیب خدمات در محیط ابری با استفاده از الگوریتم های فراابتکاری ارائه شده است.
[13]	2021	Survey	در این مطالعه یک بررسی جامع در مورد طرح های ترکیب خدمات در محاسبات ابری ارائه و چالش های فعلی را برای مدل های خدمات ابری مختلف و محیط های مختلف شناسایی می کند.
[14]	2020	SLR	در این مطالعه ترکیب خدمات براساس الزامات کار برای حل مسئله چندوظیفه ای که چند خدمت متناظر را انجام می دهد بررسی شده است.
[15]	2020	Survey	در این مطالعه قابلیت همکاری بین مشتری و مشتری محور در محیط های ابری دارای محیط های تک و به هم متصل مورد بررسی قرار گرفته است.
[16]	2020	Survey	در این مطالعه یک بررسی جامع از استراتژی های SoR در محاسبات ابری ارائه شده است.
[17]	2018	SLR	در این مطالعه مکانیسم های SCOS آگاه از QoS موجود در زمینه ابری به شیوه ای سیستماتیک مورد بررسی قرار گرفته است.
[18]	2018	Survey	در این مطالعه به مرور مشکلات ترکیب خدمات و رادخل های موجود در تولید بروش ابر پیشنهاد شده است.
[19]	2018	SLR	در این مطالعه یک مرور اصولی از روش های تایید رسمی در رویکردهای ترکیب خدمات ارائه شده است. بدین منظور یک طرح کلی از تکنیک های ترکیب خدمات فعلی با توجه به ویژگی های عملکردی و ساختاری ارائه کردند.
[20]	2018	Survey	در این مطالعه تکنیک های SCOS در تولید بروش ابر مورد بررسی قرار گرفته است.

نمونه ای از مقالات فراابتکاری (پیشینه پژوهش)

Reference	Year	Time	Cost	Availability	Reliability	publisher	Multiobjective optimization	Algorithm	Dataset
[69]	2020		*	*	*	Elsevier	-	multi-objective PSO	Simulation
[68]	2020					Springer	-	Improved gray wolf algorithm (GWO)	simulation
[67]	2019	*	*	*	*	IEEE	n-s	Particle Swarm Optimization	QWS
[66]	2019	*	*	*	*	Elsevier	-	hybrid MPA-GSO-DNN model	investigates a cement equipment group company named SINOMA
[65]	2018	*	*		*	Electronic Government	-	Hyper-heuristic evolutionary algorithm (HypEA) and Genetic algorithm (GA)	-
[64]	2018	*	*	*	*	Software: Practice and Experience	-	MFO-WSC algorithm	simulation
[63]	2018	*				IEEE	n-s	Multi Cuckoo Algorithm	OWL-S XPlan package
[62]	2018	*	*	*		Elsevier	-	Multi objective Genetic Algorithm	-
[61]	2018	*	*	*		IEEE	-	bi-objective shortest path optimization (BSPO) algorithm	-
[60]	2018	*	*	*		Springer	-	Elite-guided Multi objective Artificial Bee Colony (EMOABC) algorithm	QWS

نمونه ای از چکیده تحلیل مقالات فراابتکاری (پیشینه پژوهش)

مرجع	محققان	سال	تکنیک مورد استفاده	مزایا	معایب
[69]	NaXie, et. al	2020	مدل ترکیب سرویس دو فاز برای حل مسئله بهینه‌سازی ترکیب سرویس‌ها از طریق ترکیب خوشه‌بندی و MOPSO	افزایش قابلیت اعتماد افزایش دسترسی	افزایش هزینه
[68]	Yefeng, et. al	2020	استفاده از الگوریتم GWO بهبود یافته برای ترکیب سرویس‌های آگاه از انرژی	کاهش انرژی افزایش قابلیت اعتماد	عدم توجه به سایر معیارهای کیفی
[67]	Khanam, et.al	2019	ترکیب سرویس در محیط ابر با استفاده از الگوریتم PSO	کاهش فضای جستجو کاهش زمان اجرا افزایش قابلیت اعتماد	افزایش زمان اجرا
[66]	Liu, et. al	2019	روشی جهت توصیه شخصی‌سازی ترکیب سرویس‌ها چندهدفه با استفاده از مدل ترکیبی MPA-GSO-DNN	افزایش کارایی افزایش انعطاف‌پذیری کاهش زمان پاسخ	پیچیدگی بالا
[65]	Kashyap, et.al	2018	رویکرد فوق‌اکتشافی برای ترکیب سرویس‌ها در اینترنت اشیا	کاهش هزینه کاهش زمان پاسخ افزایش قابلیت اعتماد	افزایش پیچیدگی محاسباتی
[64]	Ghobaei, et.al	2018	استفاده از الگوریتم MFO-WSC جهت ترکیب سرویس وب	افزایش سرعت همگرایی کاهش زمان اجرا دوری از بهینه‌سازی محلی	افزایش هزینه
[63]	Kurdi, et. al	2018	ترکیب سرویس ابرهای چندگانه در IOT	کاهش زمان اجرا	عدم توجه به سایر معیارهای کیفی
[62]	Zhou, et. al	2018	کشف و انتخاب سرویس بر اساس بهره‌وری انرژی در شبکه‌های بی‌سیم	انرژی پایین زمان کم دسترسی بالا	پیچیدگی بالا مقیاس‌پذیری کم
[61]	Alsaryrah, et.al	2018	ترکیب سرویس انرژی-آگاه در IOT	بهبود انرژی مصرفی کاهش هزینه کاهش زمان پاسخ	عدم ارزیابی روش پیشنهادی در محیط‌های شبیه‌سازی اینترنت اشیا
[60]	Huo, et. al	2018	مدل بهینه‌سازی چندهدفه ترکیب سرویس‌های ابر مبتنی بر QoS	بهبود کارایی کاهش هزینه	سرعت پایین

نمونه ای از چکیده تحلیل مقالات چند هدفه (پیشینه پژوهش)

مرجع	محققان	سال	تکنیک مورد استفاده	مزایا	معایب
[43]	Feng, et. al	2015	ترکیب سرویس‌های مبتنی بر QoS با استفاده از الگوریتم FMOGA	افزایش قابلیت اعتماد افزایش دسترسی	پیچیدگی بالا
[24]	Chen, et. al	2016	استفاده از تکنیک‌های بهینه‌سازی Ordinal برداری جهت ترکیب سرویس‌های وب	کاهش زمان اجرا افزایش قابلیت اعتماد	پیچیدگی بالا توان عملیاتی پایین
[51]	Spezzano	2016	پشتیبانی از مکانیزم انتخاب خدمات آگاه از QoS بوسیله الگوریتم MOPSO	کاهش زمان اجرا افزایش دسترسی افزایش قابلیت اعتماد	سرعت کم
[32]	Huang, et. al	2016	انتخاب خدمات چند منظوره با استفاده از الگوریتم‌های MOACO و NBACO	کاهش زمان اجرا کاهش زمان پاسخ	افزایش هزینه
[70]	Yang, et.al	2018	بهینه‌سازی پویای خدمات IoT به منظور کاهش مصرف انرژی و زمان خدمت با استفاده از الگوریتم یادگیری BSCA	کاهش زمان پاسخ کاهش هزینه	پیچیدگی بالا
[60]	Huo, et. al	2018	مدل بهینه‌سازی چندهدفه ترکیب سرویس‌های ابر مبتنی بر QoS	کاهش زمان اجرا افزایش دسترسی	افزایش هزینه

نمونه ای از چکیده تحلیل مقالات چند هدفه (پیشینه پژوهش)

مرجع	محققان	سال	تکنیک مورد استفاده	مزایا	معایب
[43]	Feng, et. al	2015	ترکیب سرویس‌های مبتنی بر QoS با استفاده از الگوریتم FMOGA	افزایش قابلیت اعتماد افزایش دسترسی	پیچیدگی بالا
[24]	Chen, et. al	2016	استفاده از تکنیک‌های بهینه‌سازی Ordinal بر داری جهت ترکیب سرویس‌های وب	کاهش زمان اجرا افزایش قابلیت اعتماد	پیچیدگی بالا توان عملیاتی پایین
[51]	Spezzano	2016	پشتیبانی از مکانیزم انتخاب سرویس های آگاه از QoS بوسیله الگوریتم MOPSO	کاهش زمان اجرا افزایش دسترسی افزایش قابلیت اعتماد	سرعت کم
[32]	Huang, et. al	2016	انتخاب سرویس های چند منظوره با استفاده از الگوریتم های MOACO و NBACO	کاهش زمان اجرا کاهش زمان پاسخ	افزایش هزینه
[70]	Yang, et. al	2018	بهینه‌سازی پویای خدمات IoT به منظور کاهش مصرف انرژی و زمان خدمت با استفاده از الگوریتم یادگیری BSCA	کاهش زمان پاسخ کاهش هزینه	پیچیدگی بالا
[60]	Huo, et. al	2018	مدل بهینه‌سازی چندهدفه ترکیب سرویس‌های ابرمبتنی بر QoS	کاهش زمان اجرا افزایش دسترسی	افزایش هزینه
[62]	Zhou, et. al	2018	کشف و انتخاب سرویس براساس بهره‌وری انرژی در شبکه‌های بی‌سیم	افزایش دسترسی کاهش هزینه کاهش مصرف انرژی	افزایش زمان اجرا سرعت پایین
[63]	Kurdi, et. al	2018	ترکیب سرویس ابرهای چندگانه در اینترنت اشیاء	کاهش زمان اجرا	عدم توجه به سایر معیارهای کیفی

۱. چرایی اهمیت ایجاد بهبود در مساله ترکیب سرویس های سازمانی ؟

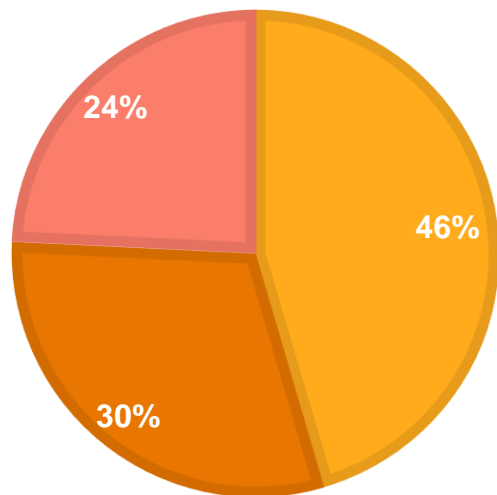
□ برای پاسخگویی به نیازهای پیچیده **ذینفعان** در سطح سازمان، سرویس های اتمیک در سطح های مختلف ترکیب می شوند تا نیازمندی های ذینفعان نهایی را برآورده سازند. **معمولا یک سرویس اتمیک، نمی تواند پاسخ خوبی به نیازمندی های پیچیده کاربر ارائه کند، بنابراین سرویس ها با هم ترکیب می شوند تا سرویس هایی با ارزش افزوده ایجاد کنند.**

□ ایجاد مدلی بهبود یافته از ترکیب سرویس های سازمانی، نقش موثری در پاسخگویی به نیازهای کاربران سازمان و به تبع آن **تحقق برخی اهداف استراتژیک سازمان** فراهم می سازد.

□ فرایند ایجاد بهبود در ترکیب سرویس های سازمانی سبب **استفاده موثر از منابع سازمانی** و به تبع آن موجب **بهره وری حداکثری در فرآیندهای ارزش آفرین** سازمان می شود.

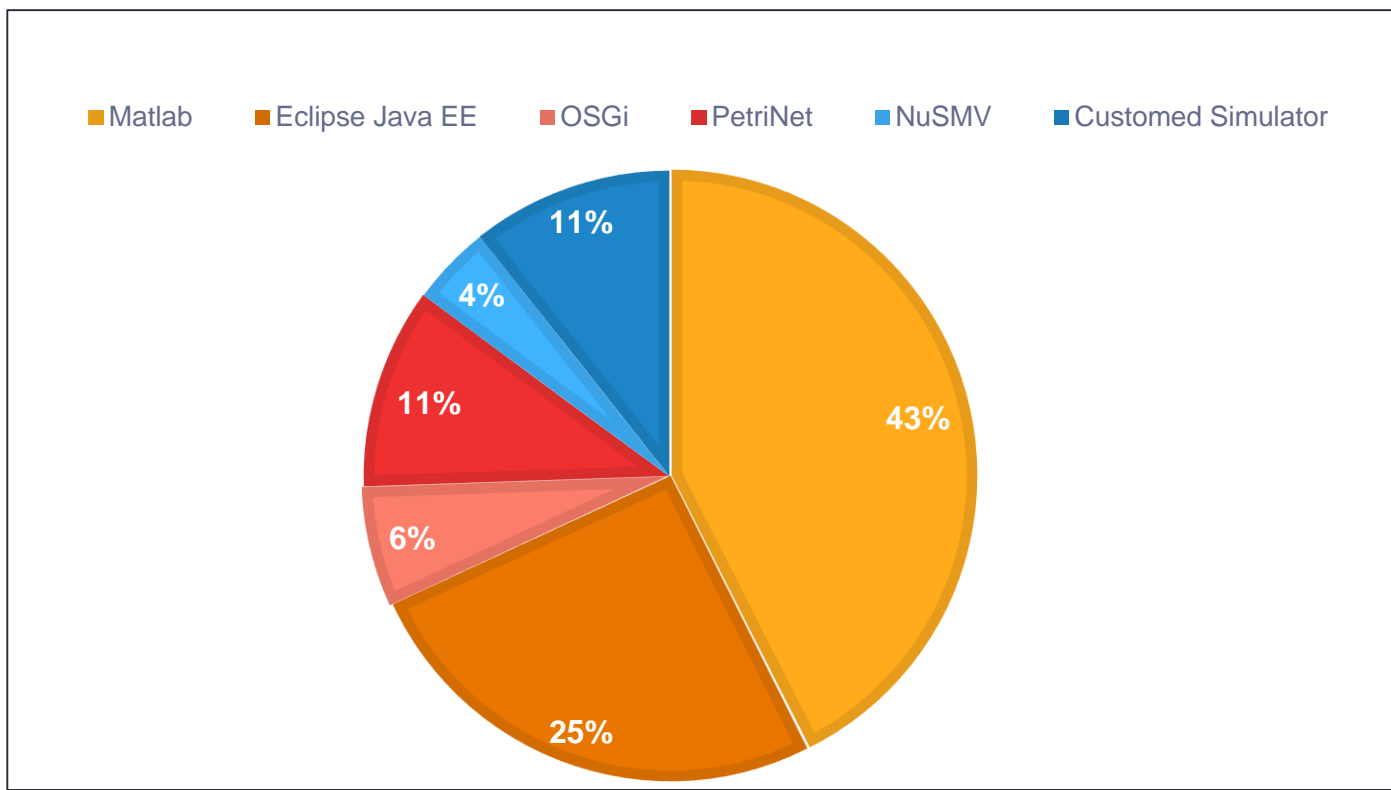
۲. چه رویکردهایی برای ترکیب سرویس ها در بستر اینترنت اشیا وجود دارد؟

- Bio-inspired based
- QoS-aware based
- Application based



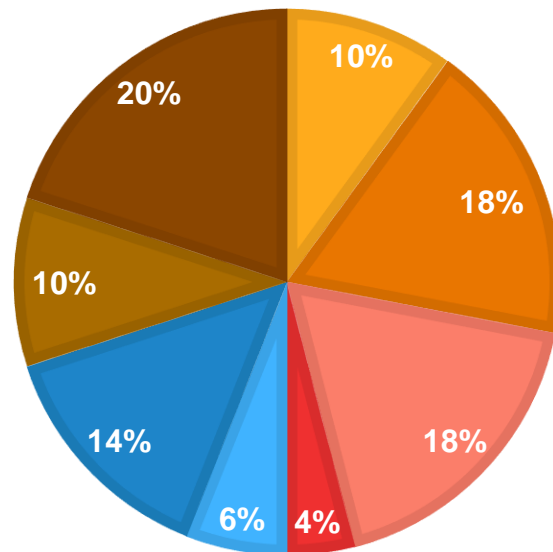
مبتنی بر الهام از طبیعت
مبتنی بر ویژگی های کیفی
مبتنی بر نرم افزار

۳. ابزارهای مدل سازی مورد استفاده برای ترکیب سرویس ها در بستر اینترنت اشیا کدام اند؟



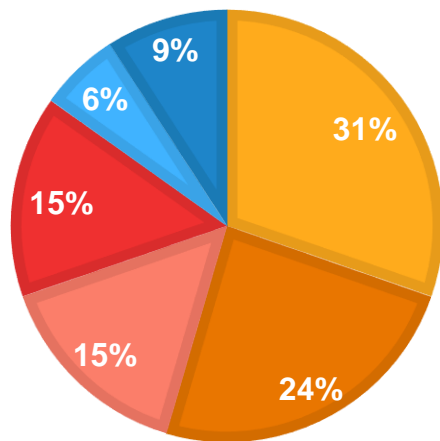
۴. چه ویژگی های کیفی در ارزیابی ترکیب سرویس های سازمانی استفاده می شود؟

■ Reliability ■ Availability ■ Time ■ Interoperable
■ Modifiability ■ Security ■ Usability ■ Cost



۵. فراوانی کاربرد تکنیک های هوش ازدحامی در ترکیب سرویس ها در بستر اینترنت اشیا چگونه است؟

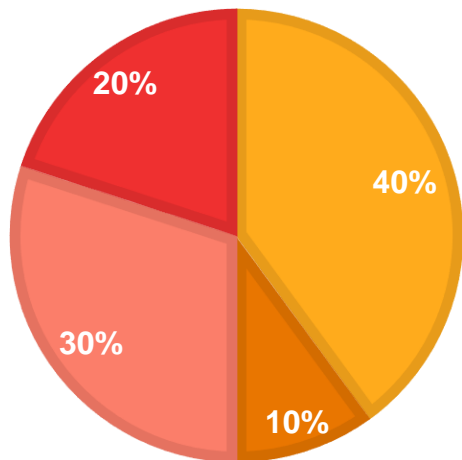
- Optimized Bio-Inspired
- Particle Swarm
- Search Space
- Evolutionary Computation
- New MetaHueristics Algorithms
- Machine leaarning methods



- روش بهینه سازی الهام گرفته از طبیعت
- ازدحام ذرات
- جستجوی فضای حالت
- محاسبات تکاملی
- روش های نوین فراابتکاری
- متدهای مبتنی بر یادگیری ماشین

۶. چالش‌های اساسی ترکیب سرویس که می‌توان بعنوان روند تحقیقاتی آینده نام برد کدام اند؟

- Service QoS evaluation
- Transformation Protocols
- Optimization Model based
- Service Composition Implementation

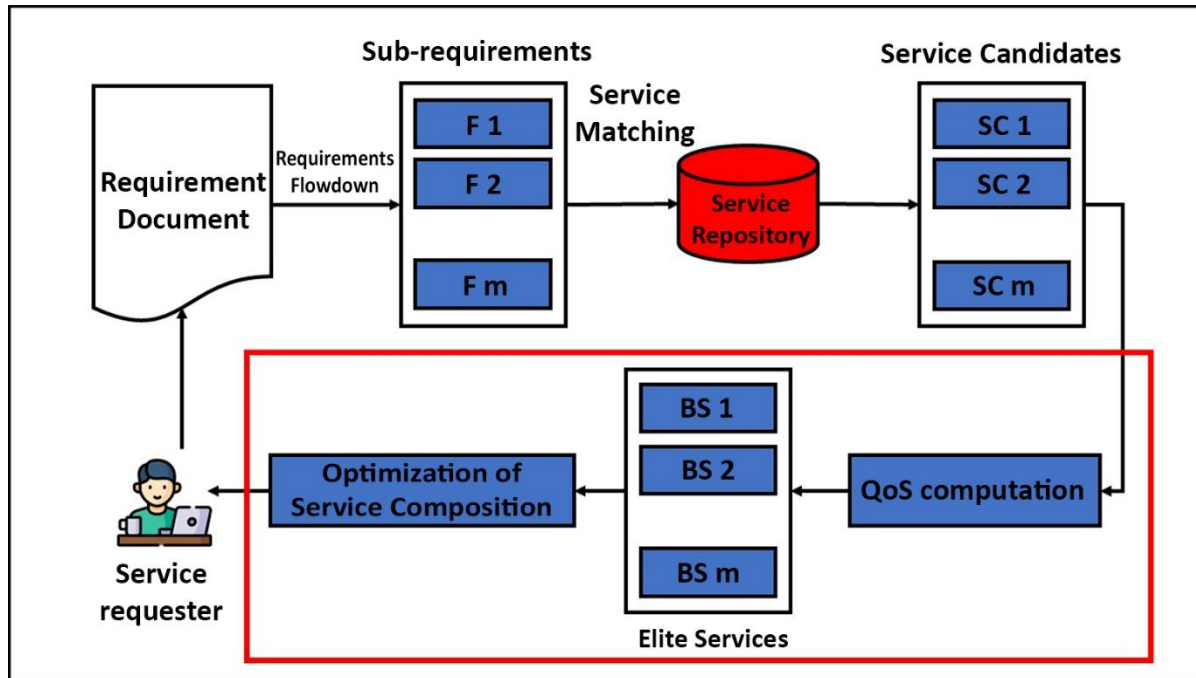


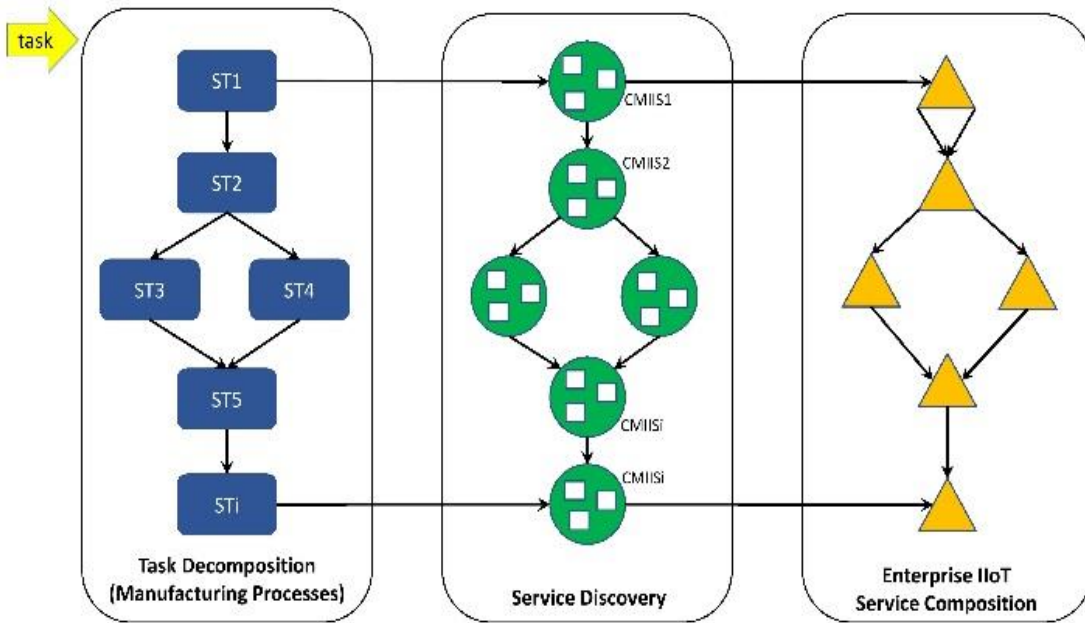
- ارزیابی ویژگی‌های کیفی سرویس.
- پروتکل‌های انتقال.
- بهینه‌سازی مبتنی بر مدل.
- پیاده‌سازی ترکیب سرویس.

انتخاب	موضوع
هوش ازدحامی	گروه انتخابی الگوریتم
ترکیب الگوریتم گرگ خاکستری چند هدفه و عملکرهای تکاملی الگوریتم ژنتیک	الگوریتم پیشنهادی
زمان، هزینه	QoS های پیشنهادی منفی
قابلیت دستیابی، قابلیت اطمینان	QoS های پیشنهادی مثبت
Matlab	ابزار پیاده سازی
QWS	دیتاست
چهار فاکتور PF، IGD، Spread، Spacing و ۱۵ تابع محک (Benchmark)	معیارهای ارزیابی

تصویرسازی کلان از زیست بوم

مدل فرایندی در ایجاد سرویس ترکیبی



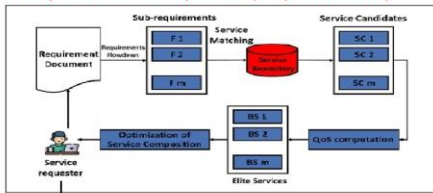


به طور کلی فرآیند تطابق سفارش ها و منابع را می توان در طی سه مرحله به شکل زیر طبقه بندی کرد. این مراحل در شکل ۲ نشان داده شده اند.

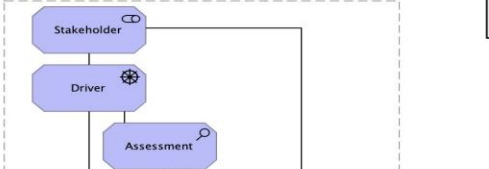
- ❖ تجزیه وظیفه (Task decomposition)
- ❖ کشف و تطابق سرویس (Service Discovery and Matching)
- ❖ انتخاب و ترکیب سرویس (Service selection and composition)

مدل پیشنهادی

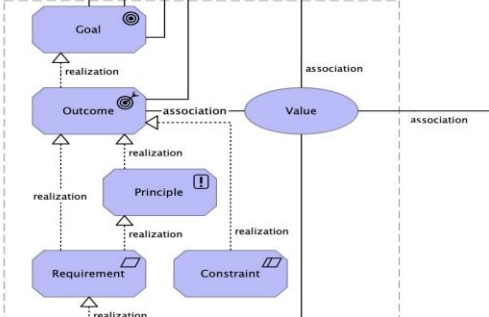
Enterprise Service Composition (Proposed Model)



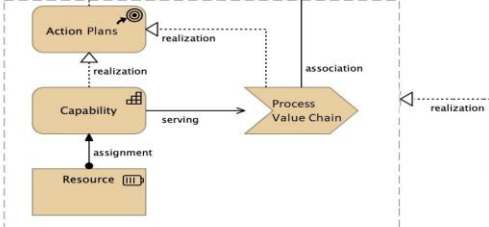
Business Strategy



Strategy Map

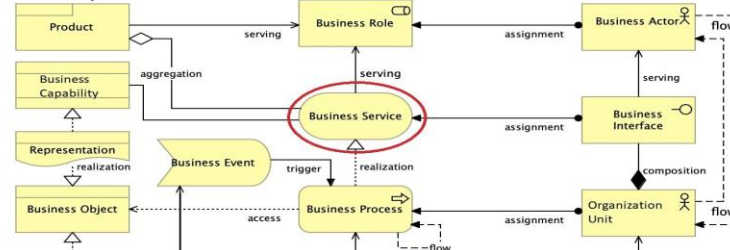


Strategy View

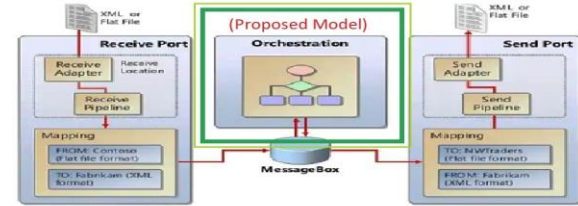


Enterprise Service Oriented Architecture

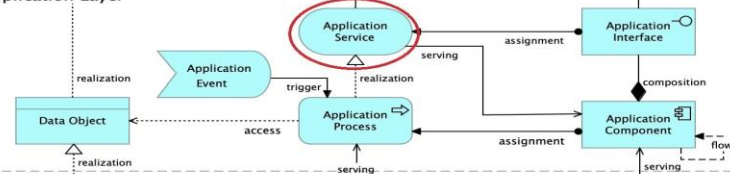
Business Layer



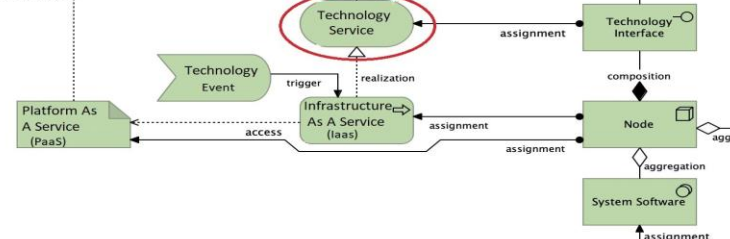
ESB



Application Layer



Cloud Layer

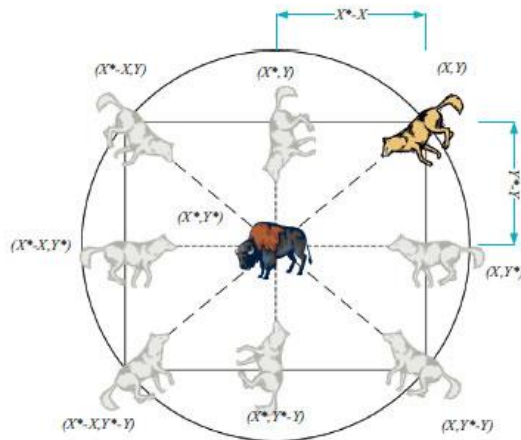


IoT Layer

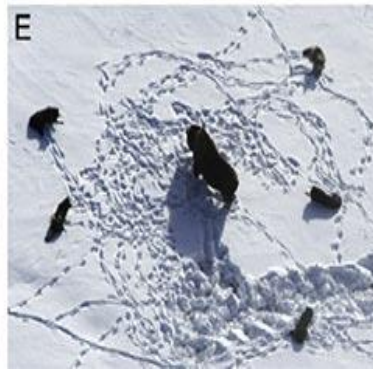
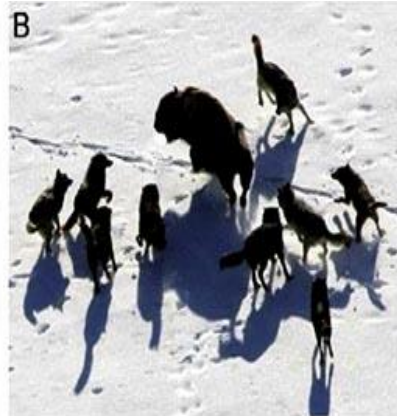


Grey Wolf Optimizer

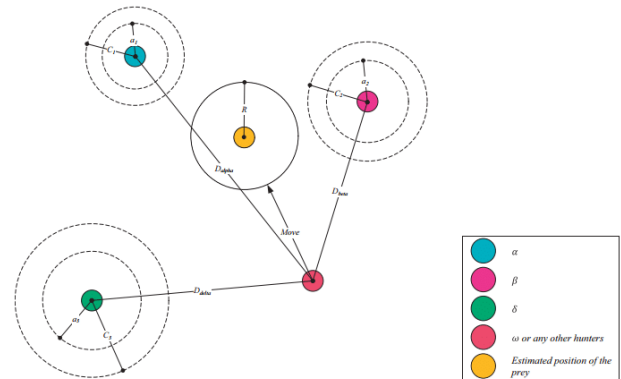
- بهینه ساز گرگ خاکستری (GWO) با الهام گیری از سلسله مراتب رهبری و مکانیسم شکار گرگ های خاکستری (*Canis lupus*) توسط میرجلیلی و همکاران ارایه گردیده.
- رفتار چهار نوع گرگ خاکستری آلفا، بتا، دلتا و امگا سلسله مراتب رهبری و مکانیسم تعقیب و شکار را مشخص می کند.



مراحل شکار در بهینه ساز گرگ خاکستری



- رد یابی، تعقیب و نزدیک شدن به شکار
- دنبال کردن، محاصره و خسته کردن شکار تا زمان توقف.
- حمله به شکار.



$$\vec{D} = |\vec{C} \cdot \vec{X}_p(t) - \vec{X}(t)|$$

$$\vec{X}(t+1) = \vec{X}_p(t) - \vec{A} \cdot \vec{D}$$

$$\vec{A} = 2\vec{a} \cdot \vec{r}_1 - \vec{a}$$

$$\vec{C} = 2 \cdot \vec{r}_2$$

- \vec{D} فاصله گرگ از طعمه است.

- t تکرار فعلی است

- \vec{X}_p بردار موقعیت طعمه (Prey) است.

- \vec{X} بردار موقعیت گرگ (Wolf) است.

- \vec{A} و \vec{C} بردارهای ضریب برای رسیدن به مکان‌های مختلف فضای جستجو هستند.

- \vec{r}_1 و \vec{r}_2 بردارهای تصادفی $[0, 1]$ هستند.

- a ضریب تصادفی $[0, 2]$.

$$\vec{D}_\alpha = |\vec{C}_1 \cdot \vec{X}_\alpha - \vec{X}|, \vec{D}_\beta = |\vec{C}_1 \cdot \vec{X}_\beta - \vec{X}|, \vec{D}_\delta = |\vec{C}_1 \cdot \vec{X}_\delta - \vec{X}|$$

$$\vec{X}_1 = \vec{X}_\alpha - \vec{A}_1 \cdot \vec{D}_\alpha$$

$$\vec{X}_2 = \vec{X}_\beta - \vec{A}_2 \cdot \vec{D}_{1\beta}$$

$$\vec{X}_3 = \vec{X}_\delta - \vec{A}_3 \cdot \vec{D}_\delta$$

$$\vec{X}(t+1) = \frac{\vec{X}_1 + \vec{X}_2 + \vec{X}_3}{3}$$

$$P_i = \frac{c}{N_i}$$




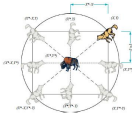
- C یک عدد ثابت بزرگتر از ۱ است
- N تعداد راه‌حل‌های بهینه پارتو بدست آمده در تکرار i ام است.

Multi-Objective Grey Wolf Optimizer

دو قابلیت افزوده شده به گرگ خاکستری چند هدفه

Leader Selection

Archive

هر ترکیب سرویس سازمانی		گرگ
اجزای یک کروموزوم (در پایین ترین بعد)		ویژگی کیفی
پاسخ مطلوب		طعمه
میزان فاصله ترکیب سرویس سازمانی از پاسخ مطلوب		فاصله

ویژگی‌های کیفی منتخب در حل مساله ترکیب سرویس سازمانی

Qos Type	Units	Sequences	Parallel	Loop	Selective
Availability (Ava)	Percent	$\prod_{i=1}^m Ava(S_i)$	$\prod_{i=1}^p Ava(S_i)$	$(\prod_{i=1}^n Ava(S_i))^k$	$\sum_{i=1}^m P_i Ava(S_i)$
Reliability (Rel)	Percent	$\prod_{i=1}^m Rel(S_i)$	$\min_{i=1}^p Rel(S_i)$	$(\prod_{i=1}^n Rel(S_i))^k$	$\sum_{i=1}^m P_i Rel(S_i)$
Cost (Co)	-	$\sum_{i=1}^m Co(S_i)$	$\sum_{i=1}^m Co(S_i)$	$K \cdot Co(S_i)$	$\sum_{i=1}^m P_i Co(S_i)$
Time (T)	Millisecond	$\sum_{i=1}^m T(S_i)$	$\max_{i=1}^p T(S_i)$	$K \cdot \sum_{i=1}^n T(S_i)$	$\sum_{i=1}^m P_i T(S_i)$

$$\text{Availability} = q_{i,j}^{(ava)} = \frac{Q_{max}^{(ava)} - Q_{i,j}^{(ava)}}{Q_{max}^{(ava)} - Q_{min}^{(ava)}}$$

$$\begin{cases} \frac{Q_i^{max} - Q_i}{Q_i^{max} - Q_i^{min}} & Q_i^{max} - Q_i^{min} \neq 0 \\ 1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\text{Reliability} = q_{i,j}^{(Re)} = \frac{Q_{max}^{(Re)} - Q_{i,j}^{(Re)}}{Q_{max}^{(Re)} - Q_{min}^{(Re)}}$$

$$\text{Cost} = q_{i,j}^{(c)} = \frac{Q_{i,j}^{(c)} - Q_{min}^{(c)}}{Q_{max}^{(c)} - Q_{min}^{(c)}}$$

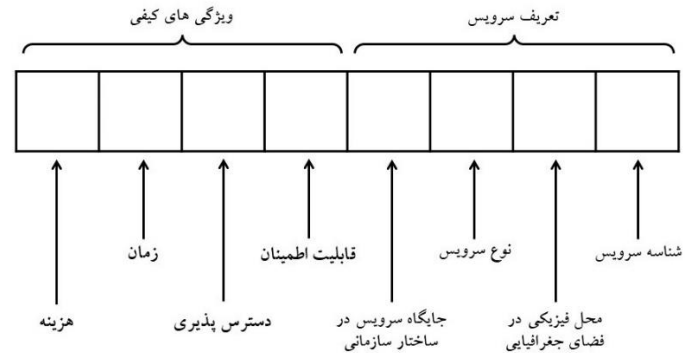
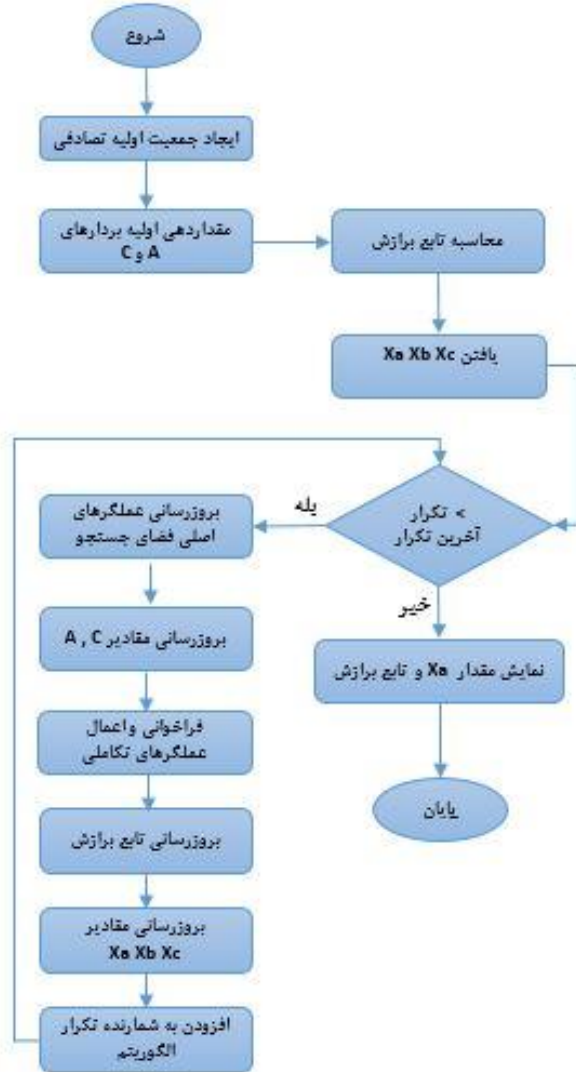
$$\begin{cases} \frac{Q_i - Q_i^{min}}{Q_i^{max} - Q_i^{min}} & Q_i^{max} - Q_i^{min} \neq 0 \\ 1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\text{Time} = q_{i,j}^{(T)} = \frac{Q_{i,j}^{(T)} - Q_{min}^{(T)}}{Q_{max}^{(T)} - Q_{min}^{(T)}}$$

$$Qos = \sum V(Av)w + \sum v(T)w + \sum v(Re)w + \sum v(C)w$$

الگوریتم ترکیبی پیشنهادی

روند نمای الگوریتم ترکیبی پیشنهادی



ساختار کروموزوم سرویس سازمانی

الگوریتم پیشنهادی (ترکیب گرگ خاکستری چندهدفه با عملگرهای تکاملی الگوریتم ژنتیک)

Initialize parameters

Begin

Step 1: Random population $X_i = 1, 2, \dots, n$ [The size of the wolf pack is n].

Step 2: Find the non-dominated solutions and archived them

Repeat [i from (α) to (δ)]

Step 3: X_i =Leader Selection (archive)

Step 4: Calculate the fitness of each wolf.

Step 5: Record the place of primitive fitness wolves.

(Exclude the archive temporarily to avoid selecting the same leader)

Step 6: Update the location of wolves in the procedure of hunting.

Step 7: Utilize the fitness function.

Step 8: Check for values achieved in Step seven.

Step 9: Choose the number of parents for crossover operation as well as for mutation operator.

(Leader selection module optimization)

Step 10: Update Optimality Rate.

Step 11: Swap mutation operator on the chosen individuals for a mutation.

Step 12: Hold the primitive best individuals.

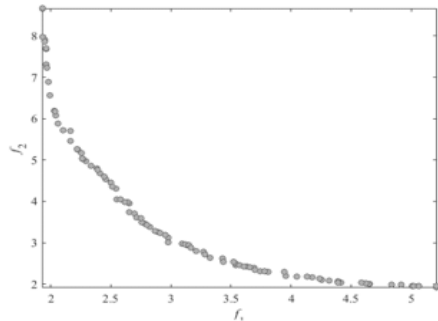
(Archive module optimization)

Step 13: Substitute the new population as the premium population for the following iteration.

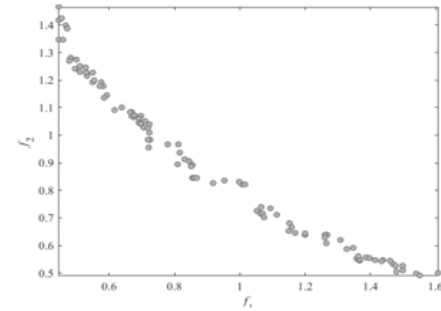
Output

ارزیابی مدل پیشنهادی

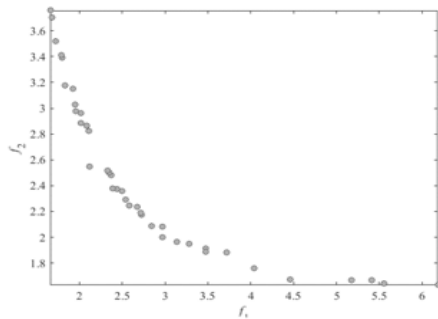
نتایج فاکتور ارزیابی PF بر روی الگوریتم‌های چندهدفه منتخب



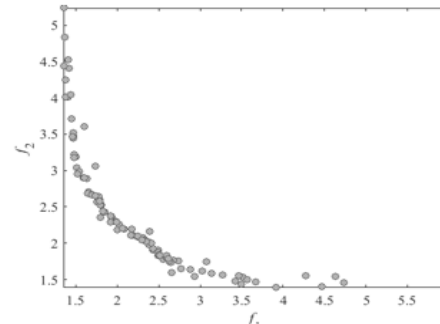
الگوریتم پیشنهادی (HMOGWO)



الگوریتم NSGA II

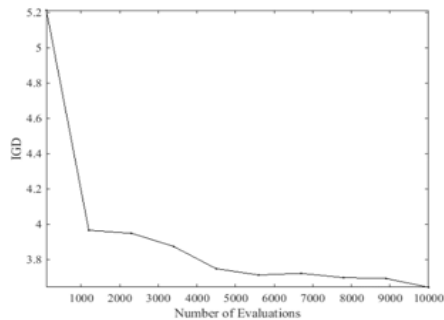


الگوریتم MOPSO

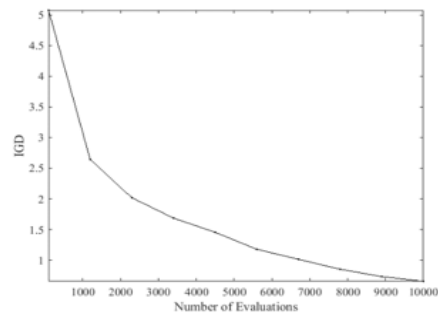


الگوریتم MOEAD

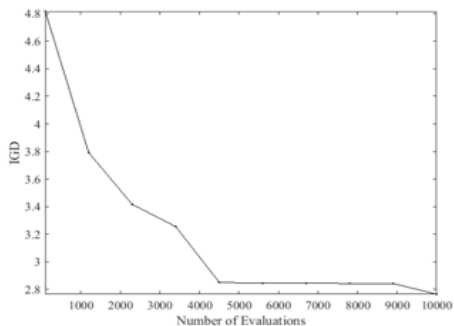
نتایج فاکتور ارزیابی IGD بر روی الگوریتم‌های چندهدفه منتخب



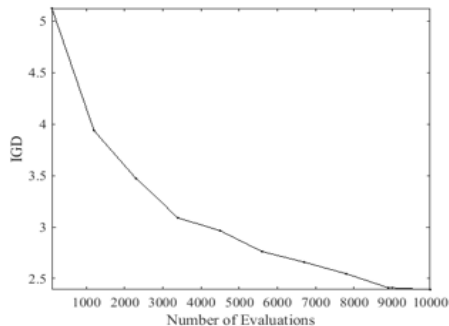
الگوریتم پیشنهادی (HMOGWO)



الگوریتم NSGA II

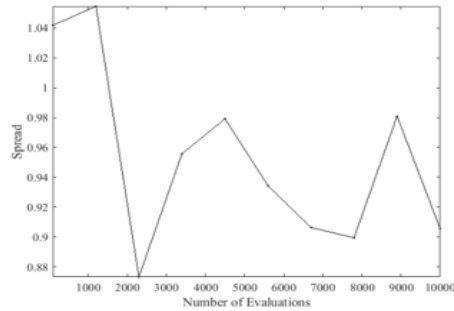


الگوریتم MOPSO

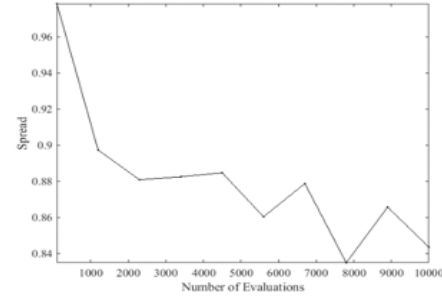


الگوریتم MOEAD

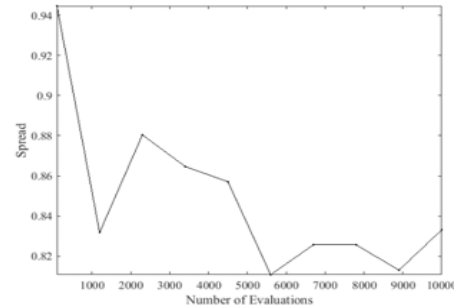
نتایج فاکتور ارزیابی Spread بر روی الگوریتم‌های چندهدفه منتخب



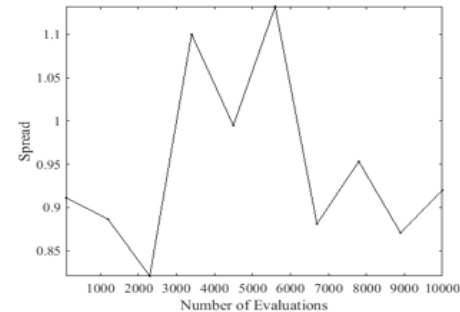
الگوریتم پیشنهادی (HMOGWO)



الگوریتم NSGA II

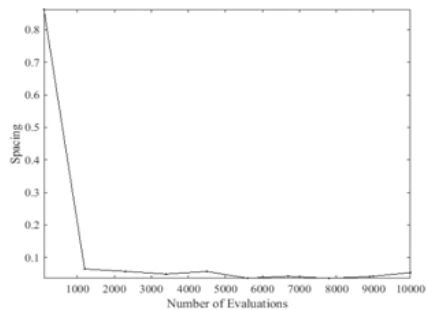


الگوریتم MOPSO

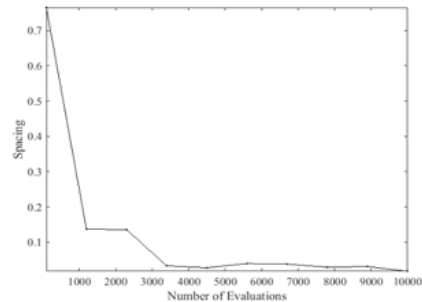


الگوریتم MOEAD

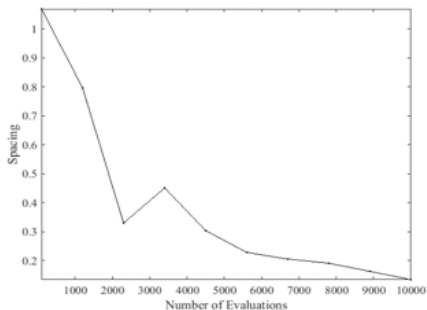
نتایج فاکتور ارزیابی Spacing بر روی الگوریتم‌های چندهدفه منتخب



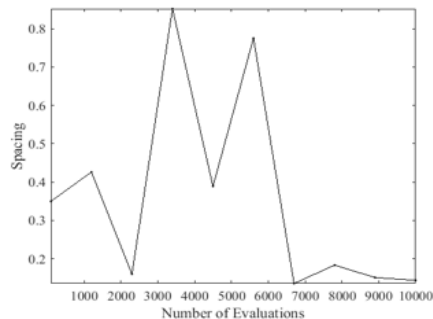
الگوریتم پیشنهادی (HMOGWO)



الگوریتم NSGA II



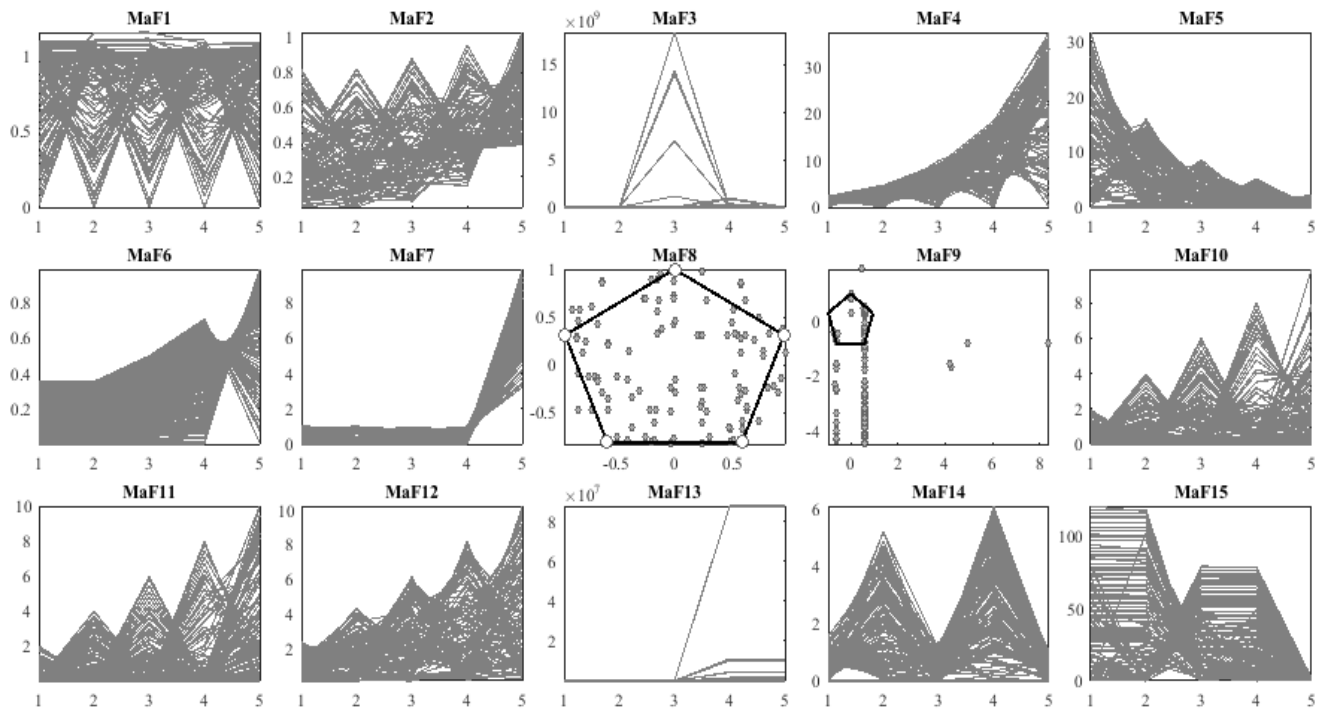
الگوریتم MOPSO



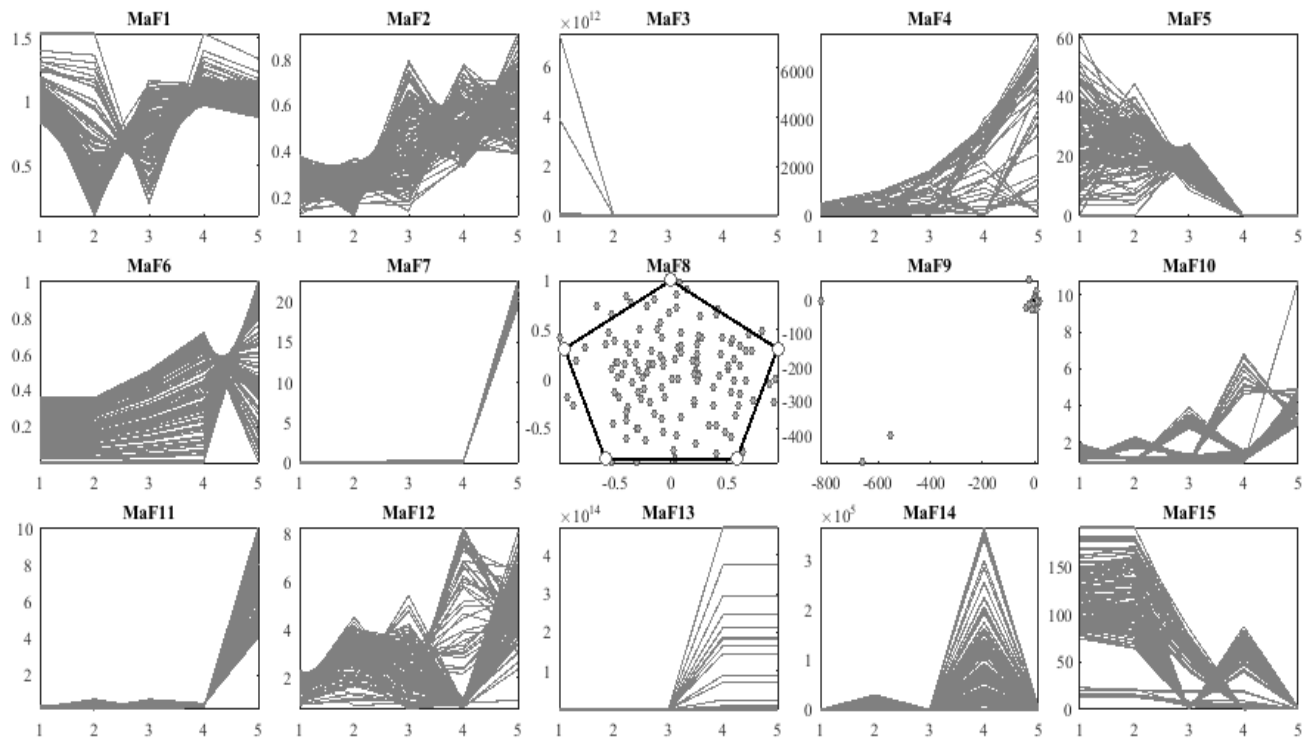
الگوریتم MOEAD

تابع محک	ویژگی تابع محک	توضیحات
MaF1	Linear	هیچ راه حل بهینه واحد در هر زیرمجموعه ای از اهداف وجود ندارد
MaF2	Concave	چندین راه حل بهینه واحد در هر زیرمجموعه ای از اهداف وجود ندارد
MaF3	Convex, Multimodal	دارای ویژگی های چندوجهی
MaF4	Convex, Multimodal	مقیاس پذیری گسسته و هیچ راه حل بهینه ای در هر زیرمجموعه ای از اهداف وجود ندارد
MaF5	Concave, Biased	مقیاس پذیری گسسته
MaF6	Concave, Degenerate	مجموعه جواب بهینه با پیچیدگی زمانی حل مساله
MaF7	Mixed, Disconnected, Multimodal	راه حل های پارتو با ویژگی های پیوسته
MaF8	Linear, Degenerate	راه حل های پارتو با ویژگی های گسسته
MaF9	Linear, Degenerate	راه حل های بهینه پارتو مشابه
MaF10	Mixed, Biased	توابع هدف گسسته و پیوسته زمانی
MaF11	Convex, Disconnected, Non separable	ویژگی های چندوجهی گسسته
MaF12	Concave, Non separable, Biased Deceptive	توابع هدف گسسته
MaF13	Concave, Unimodal, Non separable, Degenerate	مجموعه جواب بهینه با پیچیدگی زمانی حل مساله
MaF14	Linear, Partially separable, Large scale	همبستگی غیر یکنواخت بین متغیرهای تصمیم گیری و توابع هدف
MaF15	Convex, Partially separable, Large scale	همبستگی بین متغیرهای تصمیم گیری

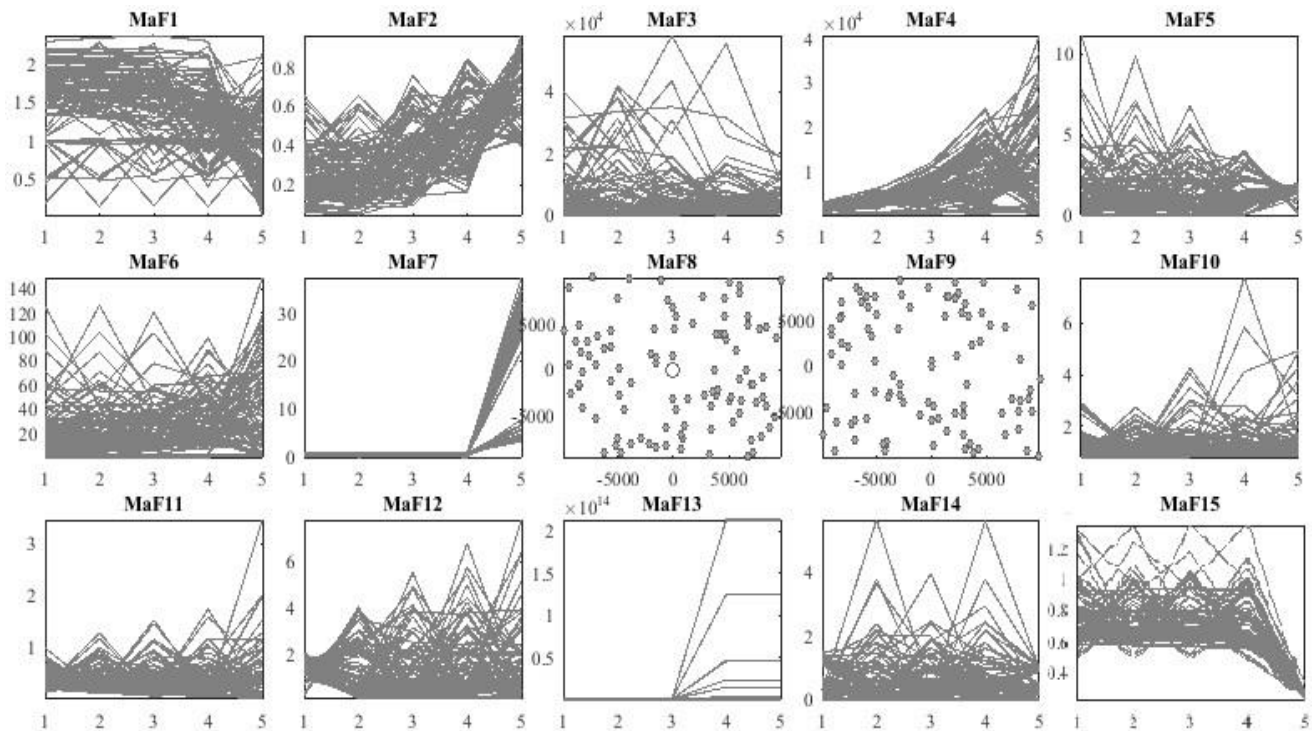
ارزیابی مدل پیشنهادی – نتایج الگوریتم NSGA II بر توابع محک



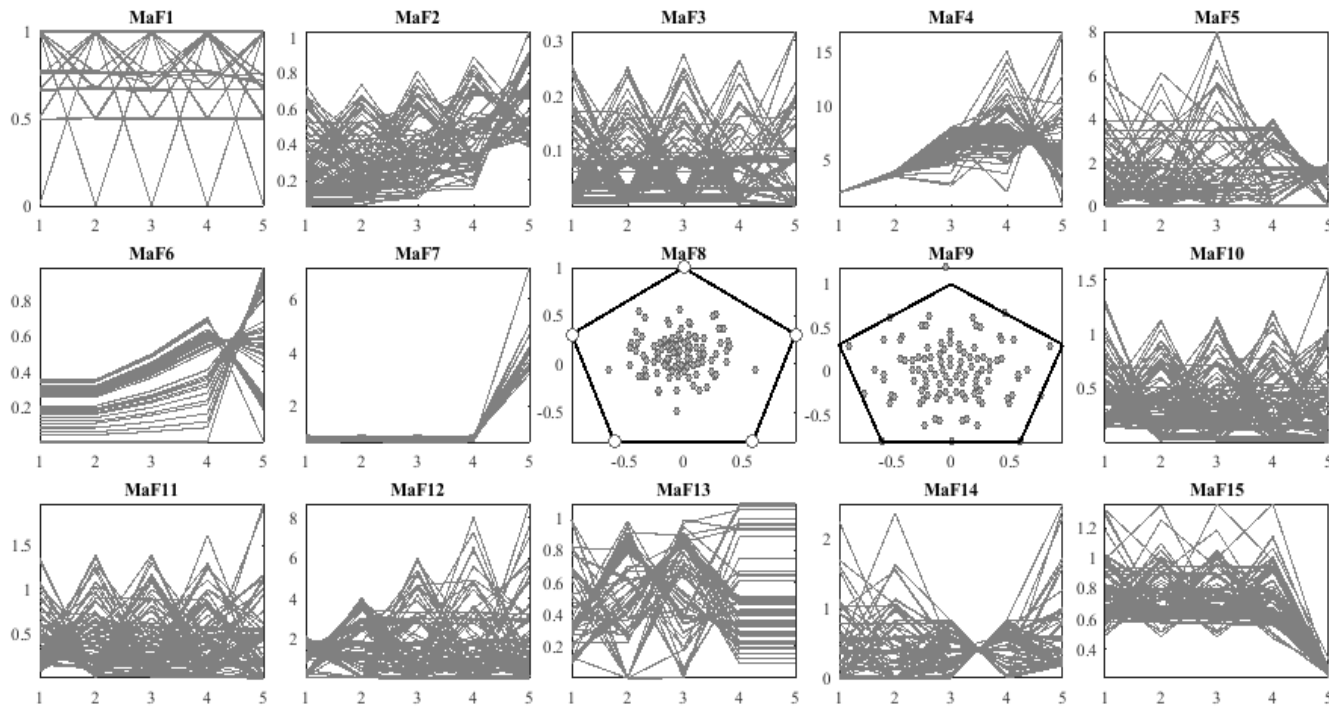
ارزیابی مدل پیشنهادی – نتایج الگوریتم MOPSO بر توابع محک



ارزیابی مدل پیشنهادی – نتایج الگوریتم MOEAD بر توابع محک



ارزیابی مدل پیشنهادی - نتایج HMOGWO بر توابع محک



مورد کاوی



استراتژی / مدیریت

استراتژی / مدیریت

مدیریت تغییرات	خوش تجاری (BI)	برنامه ریزی استراتژیک	مدیریت کنترل پروژه ها	تعریف مأموریت کسب و کار	نوآوری	مدیریت ذینفعان سازمان
مدیریت فرآیندهای سازمان	مدیریت کیفیت	ارتقاء توان توزیع کالا	مدیریت ریسک	مدیریت ارزش	تخصیص گیری کسب و کار	مدیریت پورتفولیو

اجرائی / اصلی

تولید

فروش

مدیریت توسعه محمول	مهندسی ارزش	کنترل کیفیت	نگهداری و تعمیر	برنامه ریزی و زمانبندی تولید	لجستیک	مدیریت پورتفولیو	کنترل عرضه و تقاضا	مدیریت ذینفعان سازمان	نوآوری
-----------------------	-------------	-------------	-----------------	---------------------------------	--------	------------------	--------------------	--------------------------	--------

بشپیمانی

زنجیره تامین

منابع انسانی

امور حقوقی

مالی

مدیریت یکپارچه تولمان	برنامه ریزی تهیه مواد اولیه	جذب نیرو	مدیریت منابع انسانی	رسیدگی به پرونده های حقوقی	خرانه داری	تأمین مالی و کنترل هزینه
تدارکات	مدیریت تامین کنندگان	آموزش	نقل و نقلات و بازنشستگی کارکنان	مدیریت روابط دولتی و صنعتی	مدیریت قرارداد	بودجه بندی

دارایی

مدیریت دانش

HSE

فناوری اطلاعات

مدیریت و بررسی دارایی ها	تفحص دانش	مدیریت دانش	استراتژی تحقیق و توسعه	برنامه ریزی و کنترل HSE	مدیریت HSE	مدیریت طرفیت و زیرساخت	معماری سازمانی
	پیشنهادات	ارشیو فتن مدارک		نظارت بر اجرای HSE		مدیریت تغییرات حوزه IT	برنامه ریزی و کنترل فناوری اطلاعات

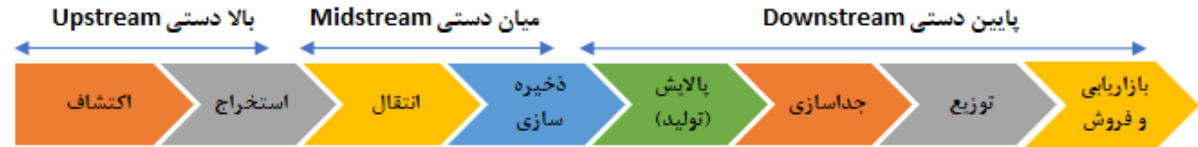
هدف استراتژیک : تحویل کارای تقاضا

توانایی سازمان در تحویل کارا تقاضاهای دریافتی از صنایع پایین دستی پتروشیمی با توجه به پیش بینی نیازهای برآورده شده از آنان (منظور از تحویل کارا تقاضا استفاده بهینه از منابع سازمانی با حداکثر بهره وری است)

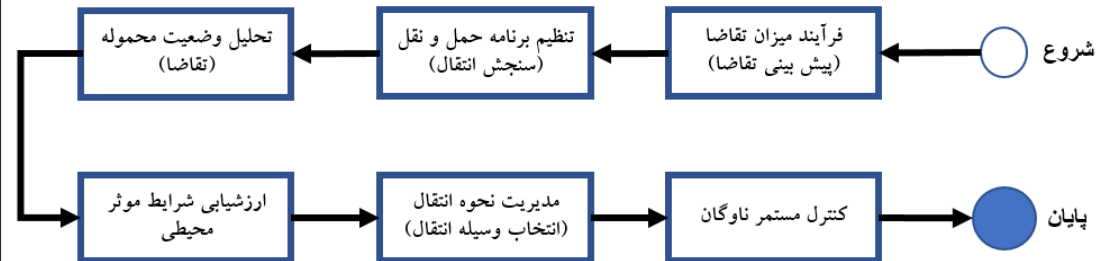
مدیریت یکپارچه ناوگان

کنترل عرضه و تقاضا

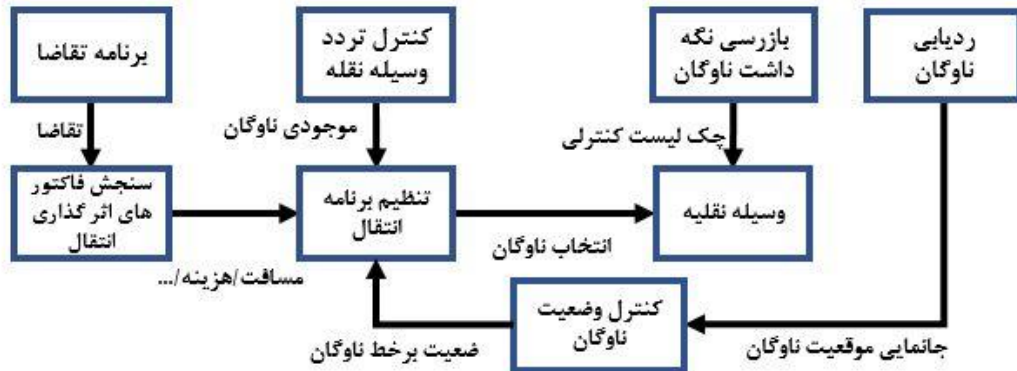
ارتقاء توان توزیع کارا



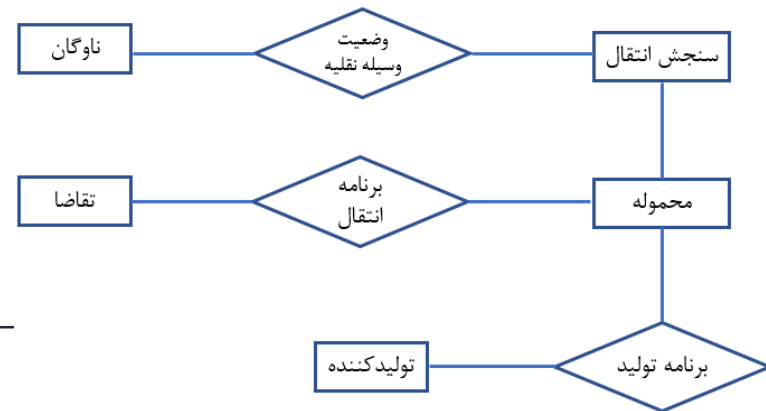
فرآیند انتقال در صنعت میان دستی پتروشیمی:



سیستم اطلاعاتی سازمان (مدیریت یکپارچه حمل و نقل):



مدل داده ای موجودیت های سیستم یکپارچه حمل و نقل:

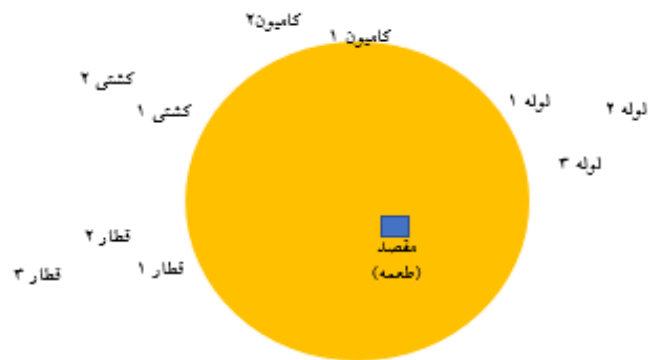


سرویس های سازمانی:

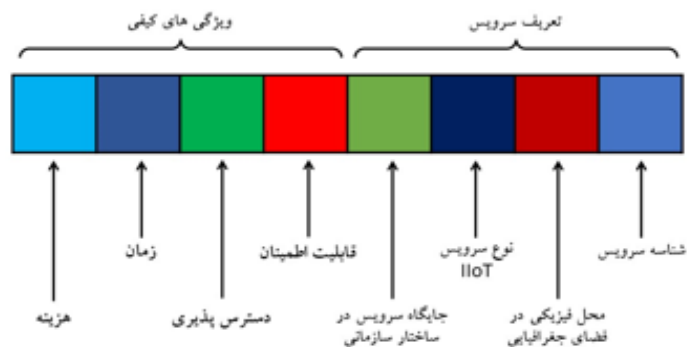
- سنجش میزان سوخت مورد نیاز با توجه به مسافت
- برآورد هزینه استهلاک وسیله نقلیه
- سنجش ویژگی نگهداری وسیله نقلیه

لایه IoT:

- سنسور سنجش سوخت مصرفی
- سنسور کنترل سوخت محموله
- سنسور کنترل حرارت محموله
- سنسور سنجش مسافت



هر وسیله نقلیه معرف یک گرگ خاکستری میباشد که متناسب با سه سرویس اتمیک گفته شده دارای ویژگی مختص خود خواهد بود.



نتیجه گیری و پیشنهادهای آینده

نتیجه گیری

ترکیب سرویس‌های سازمانی مبتنی بر اینترنت اشیاء به‌عنوان یک مسئله **NP-hard** مورد توجه و تحلیل قرار گرفت. با بررسی و مطالعه پیشینه پژوهش و انجام پژوهشی سامانمند، چارچوب، متدولوژی، ابزار، زبان، ویژگی‌های کیفی، الگوریتم فراابتکاری و دیگر انتخاب‌ها انجام پذیرفت و ضمن ارائه مدلی مبتنی بر معماری سازمانی سرویس‌گرا، الگوریتمی ترکیبی با بهره‌گیری از الگوریتم گرگ خاکستری چندهدفه و عملگرهای تکاملی الگوریتم ژنتیک با هدف ایجاد ارزش و تحقق اهداف استراتژیک سازمان ارائه گردید.

الگوریتم پیشنهادی با ابزار متلب پیاده‌سازی و با الگوریتم چندهدفه **NSGAI II, MOPSO** و **MOEA/D** بر داده‌های، دیتاست **QWS** مورد ارزیابی قرار گرفت. ارائه نتایج مطلوب‌تر توسط الگوریتم پیشنهادی در چهار فاکتور جبهه پرتو (**PF**)، فاصله نسلی معکوس (**IGD**)، فاصله اقلیدسی (**Spread**)، فاصله نسبی جواب‌های متوالی (**Spacing**) و اکثریت **۱۵ تابع محک (Benchmark)** در قالب نمودارهایی به تصویر کشیده شده و در نهایت صنعت میان‌دستی پتروشیمی به‌عنوان مورد کاوی مورد انتخاب و تحلیل قرار گرفت.

ادامه پیشنهادهای آینده

□ مدل پیشنهادی در این پژوهش با در نظر گرفتن ویژگی‌های کیفی زمان، هزینه، دسترسی پذیری و قابلیت اطمینان مورد ارزیابی قرار گرفته است که به عنوان پیشنهادات آتی می‌توان با دیگر ویژگی‌های کیفی اثرگذار در سرویس‌های سازمان نظیر امنیت، نرخ تبادل اطلاعات، همکاری پذیری و غیره نیز مورد سنجش و مقایسه قرار گیرد.

□ استفاده از مدل پیشنهادی برای سایر مسائل بهینه سازی مشابه و همچنین جایگزینی الگوریتم‌های فراابتکاری جدید با الگوریتم ترکیبی پیشنهادی برای این مسئله و سایر مسائل بهینه سازی مشابه به عنوان کارهای آینده پیشنهاد می‌گردد.

□ انجام یک پروژه عملیاتی در راستای تحقق پتروشیمی هوشمند در پتروشیمی کارون با ایجاد محصول دانش بنیان مبتنی بر مدل پیشنهادی پس از پذیرش نهایی در مرکز رشد دانشگاه آزاد اسلامی واحد اهواز.

مقالات مستخرج از پایان نامه

مقاله اول چاپ شده

The Journal of Supercomputing
<https://doi.org/10.1007/s11227-021-03873-7>



Enterprise service composition models in IoT context: solutions comparison

Alireza Safaei¹ · Ramin Nassiri² · Amir Masoud Rahmani³

Accepted: 6 May 2021

© The Author(s), under exclusive licence to Springer Science+Business Media, LLC, part of Springer Nature 2021

Abstract

Business processes decomposition and also smart awareness are the two major emerging trends regarding future business values. Effecting factors on the complexity of decision models in Internet of Things (IoT) ecosystems such as nonlinearity of objective functions, discretization of problem solving space, problem size, and also limited resources resulted many recent precise methods unable to find the optimal answer in a reasonable time. Thus, given the NP-hard (nondeterministic polynomial)

نتایج بررسی برای ژورنال با شناسه ۰۹۲۰۸۵۴۲

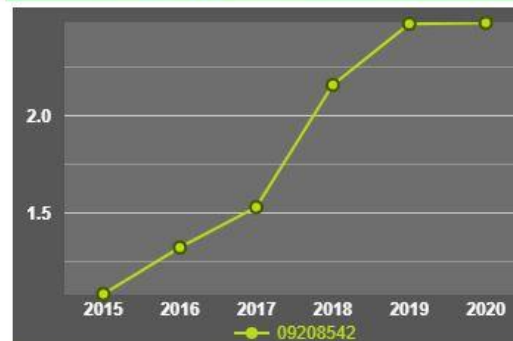
Journal Of Supercomputing

در تاریخ ۱۹ مرداد ۱۴۰۰

در فهرست سیاه وز!رتین.و دانشگاه آزاد اسلامی یافت نشد

در فهرست ژورنال های هایچک شده یافت نشد

در فهرست مجلات نمایه شده JCR یافت شد



Title:					
ISSN	Impact Factor(2018)	Impact Factor(2019)	Impact Factor(2020)	5 Years (IF)	Best Quartile
09208542 15730484	2.157	2.469	2.474	2.344	Q2

Q2

چاپ شده در ژورنال



The Journal of Supercomputing

An International Journal of High-Performance Computer Design, Analysis, and Use

مقاله دوم مستخرج از پایان نامه

Enterprise Service Composition in IIoT Manufacturing: Integer Linear Optimization based on the Hybrid Multi-Objective Grey Wolf Optimizer

Alireza Safaei⁽¹⁾ – Ramin Nassiri^(2*) – Amir Masoud Rahmani⁽³⁾

(1) Department of Computer Engineering, Science and Research Branch, Islamic Azad University, Tehran, Iran
a.safaei@mhriau.ac.ir

(2) Department of Computer Engineering, Central Tehran Branch, Islamic Azad University, Tehran, Iran
r_nassiri@iauctb.ac.ir

(3) Future Technology Research Center, National Yunlin University of Science and Technology, 123 University Road, Section 3, Douliou, Yunlin 64002, Taiwan
Rahmani74@yahoo.com

* Corresponding Author

Abstract: Nowadays, Optimal value creation by smart awareness in the composition of enterprise business services in an architecture-centric way in Industrial Internet of Things (IIoT) manufacturing is a leading trend. In this research, as the first innovation, integer linear optimization modeling of Enterprise Service Composition (ESC) as an NP-hard problem is performed while observing the

I. INTRODUCTION

The needs and services expected from organizations by customers are rapidly changing in today's competitive world. Also, many customers tend to obtain customized services of the best quality in the shortest possible time. Therefore, a smart business

در فهرست مجلات نمایه شده Master Journal List یافت شد

international journal of advanced manufacturing technology	
Address (Country) :	Coverage :
236 GRAYS INN RD, 6TH FLOOR, LONDON, ENGLAND, WC1X 8HL	Science Citation Index Expanded Current Contents Engineering Computing & Technology Essential Science Indicators

در فهرست مجلات نمایه شده Scopus یافت شد



International journal of advanced manufacturing technology					
ISSN	Publisher	SJR	H index	CiteFactor	Best Quartile
02683768 14333015	Springer Verlag	0.948	124	5.6	Q1

Q2

مقاله دوم: عبور از فرایند اولیه ژورنال و تحت داوری



The International Journal of Advanced
Manufacturing Technology



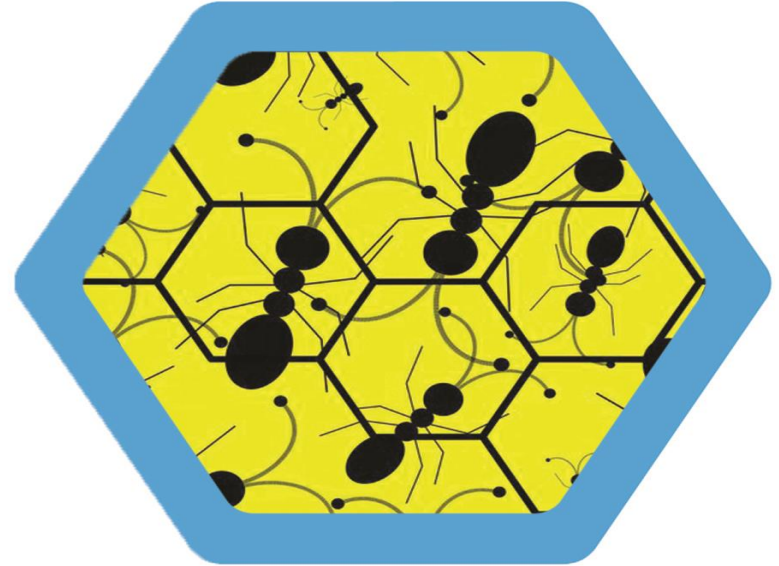
**الگوریتم های ابتکاری و فراابتکاری
با رویکرد کاربردی
(ویژه دانشجویان کارشناسی ارشد و دکتری)**



**علیرضا صفائی
رامین نصیری
امیر مسعود رحمانی**

الگوریتم های ابتکاری و فراابتکاری با رویکرد کاربردی

**Heuristic and meta-heuristic algorithms
With a practical approach**



**Alireza Safaei
Ramin Nassiri
Amir Masoud Rahmani**

بسته

"گواهی"

بدینوسیله گواهی می‌گردد طرح آقای علیرضا صفائی عضو هیات علمی گروه کامپیوتر دانشگاه آزاد اسلامی واحد ماهشهر با عنوان "ایجاد تحول دیجیتال مبتنی بر اینترنت اشیا- صنعتی و معماری سازمانی سرویس گرا در صنعت پتروشیمی (مورد کاوی پتروشیمی کارون)" به منظور جذب و پذیرش در مرکز رشد دانشگاه آزاد اسلامی واحد اهواز به عنوان هسته فناور در دست دآوری می‌باشد.

این گواهی بنا به درخواست ایشان و صرفاً جهت ارائه به جلسه پیش دفاع دکتری ایشان صادر گردیده و فاقد هر گونه ارزش دیگری است.

جعفر ملک محمدی

مدیر مرکز رشد دانشگاه آزاد اسلامی واحد اهواز



"گواهی"

بدینوسیله گواهی می‌گردد طرح آقای علیرضا صفائی عضو هیات علمی گروه کامپیوتر دانشگاه آزاد اسلامی واحد ماهشهر با عنوان "ایجاد تحول دیجیتال مبتنی بر اینترنت اشیا- صنعتی و معماری سازمانی سرویس گرا در صنعت پتروشیمی (مورد کاوی پتروشیمی کارون)" به منظور جذب و پذیرش در مرکز رشد دانشگاه آزاد اسلامی واحد اهواز به عنوان هسته فناور در دست دآوری می‌باشد.

این گواهی بنا به درخواست ایشان و صرفاً جهت ارائه به جلسه پیش دفاع دکتری ایشان صادر گردیده و فاقد هر گونه ارزش دیگری است.



سپاس فراوان از بذل توجه شما اساتید بزرگوار



پرسش و پاسخ

