

انتخاب پرتفوی بهینه سهام در شرکت‌های پذیرفته شده بورس اوراق بهادار تهران به روش ICDE

رویا دارایی^۱

سیدحسام وقفی^۲

سیدجواد حبیب زاده^۳

مهناز آهنگری^۴

تاریخ پذیرش: ۹۴/۱/۱

تاریخ دریافت: ۹۳/۹/۲۴

چکیده

پرتفوی به ترکیبی از دارایی‌ها گفته می‌شود که توسط یک سرمایه‌گذار برای سرمایه‌گذاری تشکیل می‌شود. فرآیند انتخاب سبد سهام یکی از مسائلی است که مورد توجه محققین زیادی بوده است. معیارهای مختلف دخیل در این فرآیند طی زمان دچار تغییر و تحول شده و این وضعیت استفاده از یک ابزار مناسب پشتیبانی از تصمیمات سرمایه‌گذاری را ضروری می‌سازد. هدف این تحقیق ایجاد مدلی هوشمند جهت انتخاب سبد بهینه سهام با استفاده از الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته می‌باشد. به این منظور، ریسک و بازده مورد انتظار شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران بصورت ماهیانه مورد بررسی قرار گرفته است. نمونه آماری تحقیق شامل داده‌های مالی ۱۰۲ شرکت بورس ایران طی سالهای ۱۳۸۸ تا ۱۳۹۲ می‌باشد. نتایج تحقیق نشان می‌دهد که مدل ارائه شده با در نظر گرفتن تعاملات بین ریسک و بازده مورد انتظار می‌تواند منجر به انتخاب سبد بهینه سهام گردد.

واژه‌های کلیدی: سبد سهام، الگوریتم تکامل تفاضلی-ریسک و بازده.

۱- دانشیار حسابداری، دانشگاه آزاد اسلامی واحد تهران جنوب (نویسنده مسئول)

۲- مربی حسابداری، دانشگاه پیام نور h.vaghfi2012@gmail.com

۳- کارشناس ارشد حسابداری

۴- دانشجوی دکترای حسابداری دانشگاه علامه طباطبایی

۱- مقدمه

تصمیم‌گیرندگان حوزه سرمایه‌گذاری اغلب ناگزیر به انتخاب از میان گزینه‌های مختلف می‌باشند. پیشنهادات گوناگونی در خصوص انجام فعالیتی به دست آن‌ها می‌رسد و آن‌ها بایستی به قدر کافی با اصول مقایسه گزینه‌های مختلف از نظر سودآوری آشنا باشند، تا بتوانند بهترین گزینه را انتخاب نمایند (سن جو و همکاران، ۱۳۷۸).

تنوع روش‌های سرمایه‌گذاری و پیچیدگی تصمیم‌های مزبور در چند دهه اخیر افزایش چشم‌گیری داشته است. این رشد گسترده نیاز فزاینده‌ای به مدل‌های فراگیر و یکپارچه ایجاد نمود که برای پاسخگویی به این نیاز، مدل‌سازی مالی از پیوند رویکرد مالی و برنامه ریزی ریاضی به وجود آمده است. این مدل‌ها از پیشرفت‌های برنامه ریزی ریاضی و مباحث مالی به موازات هم استفاده می‌نمایند. سرمایه‌گذاری در چارچوب سبد سهام، در پرتو اندیشه‌های مارکویتز و شارپ روند تکاملی پیموده و کاربرد برنامه ریزی ریاضی، دقت سرمایه‌گذاری در سبد سهام را افزایش داده است (آذر و معماربانی، ۱۳۷۶).

بازار سرمایه کشور ما از کارایی لازم برخوردار نیست و برای کسب بازده منطقی نمی‌توان فقط به اطلاعات موجود اکتفا کرد. بنابراین با توجه به گزینه‌های فراوان پیش رو و نیز عدم کارایی بازار، نیاز است مدلی طراحی گردد که برای حداکثر سازی بازده و حداقل کردن ریسک سبد سهام مؤثر واقع شود. تحقیقات و مطالعات بسیاری که در حوزه تعیین سبد سهام بهینه و استفاده از مدل‌های مدرن و در تعامل با یکدیگر انجام گرفته، نشان از اهمیت این موضوع دارد که چگونه می‌توان با مدیریت صحیح

سبد سهام، نسبت به تشکیل پربازده ترین سبد سهام اقدام کرد. در چند دهه اخیر اساس تئوری‌های مالی (فرضیه بازار کارا، عقلایی بودن سرمایه‌گذار و ضریب بتا) از جانب صاحب نظران کنونی مورد تردید واقع شده است. به عبارت دیگر مدل‌های موجود در انتخاب سبد سهام بهینه، از اعتبار کافی برخوردار نمی‌باشند (عباس نژاد، ۱۳۸۰). بنابراین ضرورت دارد مدلی طراحی گردد که نسبت به مدل‌های انتخاب سبد سهام بهینه قبلی دارای اعتبار بوده و در شرایط عدم اطمینان موجود، سرمایه‌گذاران را در انتخاب سبد بهینه سهام یاری رساند.

۲- مبانی نظری و مروری بر پیشینه پژوهش

در عبارت ساده، پرتفوی به ترکیبی از دارایی‌ها گفته می‌شود که توسط یک سرمایه‌گذار برای سرمایه‌گذاری تشکیل می‌شود. این سرمایه‌گذار می‌تواند یک فرد یا یک نهاد باشد. از نظر تکنیکی یک پرتفوی در برگیرنده مجموعه‌ای از دارایی‌های واقعی و مالی سرمایه‌گذاری شده توسط یک سرمایه‌گذار می‌باشد. به عبارت دیگر می‌توان گفت پرتفوی، مجموعه دارایی‌های یک نفر یا یک سازمان است. در این ارتباط مسئله مدیریت پرتفوی مطرح می‌شود که مفهوم آن مطالعه تمام جنبه‌های پرتفوی می‌باشد. این واژه وسیع در برگیرنده مفاهیم پرتفوی می‌باشد که بخش مهمی از مفهوم سرمایه‌گذاری را تشکیل می‌دهد. در بهینه‌سازی سبد سهام، مسئله اصلی، انتخاب بهینه دارایی‌ها و اوراق بهاداری است که با مقدار مشخصی سرمایه می‌توان تهیه کرد. در این میان، ریسک سرمایه‌گذاری یکی از مهمترین مسائلی است که سرمایه‌گذار در بورس با آن مواجه است. به طور عموم سرمایه‌گذار به دنبال نگهداری سهامی

است که بازدهی بالا و ریسک پایینی دارند. از طرفی دیگر، نتایج بسیاری از مطالعه‌های سنتی انجام گرفته، نشان دهنده‌ی وجود رابطه مثبت بین ریسک و بازدهی است. از این رو یکی از مهمترین چالش‌های موجود در تشکیل سبد سهام، تعیین نسبت یا وزن بهینه‌ای از سهام موجود در سبد سهام برای کاهش ریسک است. گفتنی است، مطالعه‌های انجام شده در حوزه‌ی رفتار مالی، نشان می‌دهد که بر خلاف نظریه‌های سنتی، شخص سرمایه‌گذار ممکن است تصمیم‌هایی اتخاذ کند که از لحاظ اقتصادی توجیهی نداشته باشد. بر اساس نظریه‌ی رفتار مالی، سرمایه‌گذار اولویت‌هایی دارد که باعث می‌شود ریسک گریز نباشد، بلکه زیان گریز باشد و بنابراین حاضر به تحمل ریسک بالا باشد. همچنین فرد ممکن است، تحت تأثیر اجتماع یا افراد، در تضاد با نظریه‌های سنتی، تصمیم‌هایی اتخاذ کند. با قبول نظریه سنتی، سرمایه‌گذاری و فرض اساسی ریسک گریزی شخص، چالش تشکیل سبد بهینه سهام را می‌توان حل کرد. مارکوویتز^۱ (۱۹۵۲) با اشاره به این نکته که با تشکیل یک سبد در سطح معینی از بازدهی، ریسک کمتری را متحمل شد، چالش گفته شده را حل کرد.

روش‌های متعددی برای تشکیل سبد سهام بهینه به کار رفته است. این رویکرد در چارچوب سبد سرمایه‌گذاری در پرتو اندیشه‌های مارکوویتز و شارپ، روند تکاملی پیمود و کاربرد ریاضی دقت سرمایه‌گذاران را در انتخاب سبد سهام افزایش داد. مدل‌های مختلفی برای هدایت سرمایه‌گذاران با کمک برنامه‌ریزی ریاضی ارائه گردیده‌اند. مارکوویتز (۱۹۵۲-۱۹۵۹) با پیشنهاد مدلی که حداقل کردن واریانس به همراه حداکثر شدن بازده را دنبال می‌کرد، آغازگر این راه بود و با پیشنهاد مرز کارا،

سرمایه‌گذاران را در پذیرش ریسک‌های مختلف یاری نمود. مدل مارکوویتز از دو معیار بازده و ریسک به همراه محدودیت بودجه سرمایه‌گذاری، در قالب برنامه‌ریزی درجه دو استفاده نموده است. بعدها (۱۹۹۱-۱۹۵۹) مارکوویتز نیم‌واریانس را جایگزین واریانس نمود. نیم‌واریانس در واقع ارزش مورد انتظار مجذور انحراف منفی نتایج ممکن از بازده مورد انتظار را نشان می‌دهد که نشانگر انحراف پایین نرخ بازده مورد انتظار می‌باشد. بنابراین، واریانس هر انحرافی را از بازده مورد انتظار نشان می‌دهد، در حالی که نیم‌واریانس تنها انحراف منفی و پایین را از بازده مورد انتظار مورد توجه قرار می‌دهد. از این رو، سرمایه‌گذاران نیم‌واریانس را نسبت به واریانس بیشتر ترجیح می‌دهند.

کونو و یامازاکی^۲ (۱۹۹۱) انحراف مطلق را برای اندازه‌گیری ریسک و راه حل ساده‌ای برای مسئله انتخاب پرتفوی با کمک برنامه‌ریزی خطی پیشنهاد دادند. در واقع، آنها توانستند مدلی قابل حل از طریق برنامه‌ریزی خطی برای بهینه‌سازی سبد سرمایه‌گذاری بر مبنای مقیاس اندازه‌گیری ریسک به طور کامل ارائه دهند. این مدل نیازی به کوواریانس نداشت. از این رو، منجر به کاهش زمان حل مسئله می‌شد. مطالعات آنها حاکی از آن است که انحراف مطلق از میانگین بازده تحت شرایط خاص همانند واریانس، معیاری برای اندازه‌گیری ریسک می‌باشد. اسپرانزا^۳ (۱۹۹۵) مدلی از برنامه‌ریزی مختلط را با خصوصیات واقعی مثل هزینه‌های معاملات و حداقل واحد‌های معاملات ارائه داد. وی بعد از طراحی مدل ذکر شده آن را برای بازار سهام میلان ایتالیا به کار گرفت.

پاریستودولو^۴ (۲۰۰۴) با نوشتن مقاله‌ای بنام «پرتفوی‌های بهینه با استفاده از مدل‌های برنامه‌ریزی

خطی» به بیان مدل‌های برنامه‌ریزی خطی در این زمینه پرداخت و سپس با نمونه‌های تجربی به مقایسه سبد های سهام بدست آمده از هر مدل پرداخت. نتایج حاصل از کار وی، این امر را مشخص کرد که یک شخص می‌تواند، کارهای بیشتری از آنچه فکر می‌کند، با مدل برنامه‌ریزی خطی انجام دهد. او با کنار گذاشتن خصوصیات واقعی مدل اسپرانزا، آن را به یک مدل خطی تبدیل و فواید چنین مدلی را عنوان کرد.

کانداسمی^۵ (۲۰۰۸) در پایان نامه خود تحت عنوان «انتخاب پرتفوی تحت سنجه های ریسک گوناگون» مدل‌های برنامه‌ریزی غیرخطی و خطی را برای اندازه‌گیری ریسک و مسئله انتخاب پرتفوی بیان نمود. وی همچنین، کاربرد برنامه‌ریزی ریاضی در مسائل تک زمانه و چند زمانه انتخاب پرتفوی بهینه همراه با بازده پرتفوی قطعی و احتمالی را بصورت بسیار هنرمندانه نشان داد. انتخاب سبد سهام تحت معیار ریسک نامطلوب در سال‌های اخیر عمومیت و شهرت بسیاری بدست آورده‌اند. این روش می‌خواهد این موضوع ساده را بیان کند که سرمایه‌گذار زمانی از سرمایه‌گذاری خود راضی است که یک سود پیش‌بینی نشده را بدست آورد و نه در زمانی که زیان ببیند. همچنین، فیرینگ و لی^۶ (۱۹۹۶) انتخاب سبد سهام استاندارد با محدودیت احتمالی را بنا کردند. تانگ و همکاران^۷ (۲۰۰۱) محدودیت احتمالی مسئله انتخاب سبد سهام را فرموله نمودند و مقدار برابر قطعی آن را تخمین زدند. آنها توانستند روشی جدید برای حل مسئله ارائه دهند و نمونه‌ای از بازار سرمایه مربوط به مدل را به نمایش بگذارند.

جانگ فنگ دینگ و همکاران^۸ (۲۰۱۳) در مقاله خود با عنوان «انتخاب پرتفوی سهام بر اساس مدل

مارکوویتز» به این نتیجه رسیدند که الگوریتم حرکات ذرات نسبت به الگوریتم ژنتیک از توانایی و عملکرد بهتری در انتخاب پرتفوی سهام برخوردار است. یانگ و همکاران^۹ (۲۰۱۳) در مقاله‌ی خود با عنوان «انتخاب یک مدل بهینه سازی چند دوره‌ای پرتفوی با بکاربردن تحلیل فاصله» با استفاده از تئوری تصمیم‌گیری فازی و روش برنامه‌نویسی چند هدفه، مدلی ارائه دادند که نسبت به الگوریتم حرکات ذرات بهبود یافته برای نشان دادن پرتفوی بهینه موثرتر می‌باشد.

لیو و لیو^{۱۰} (۲۰۱۴) در مقاله خود با عنوان «مزایای محدودیت بر اساس واریانس-دیفرانسیل در بهینه‌سازی پرتفوی» نشان دادند که بر اساس معیار شارپ مدل بیز توانایی بالایی در انتخاب پرتفوی سهام دارد.

اسلامی‌بیدگلی و طیبی (۱۳۹۳) در تحقیق خود با عنوان «بهینه‌سازی سبد سرمایه‌گذاری بر اساس ارزش در معرض ریسک با استفاده از الگوریتم کلونی مورچگان» نشان دادند که الگوریتم ترکیبی مورچگان و ژنتیک در این تحقیق نتایجی بهتر از نتایج بدست آمده توسط الگوریتم ژنتیک به تنهایی دارد.

افشار کاظمی و همکاران (۱۳۹۳) در مقاله خود با عنوان «ندوین مدلی جدید برای بهینه‌سازی پرتفوی بورس با استفاده از روش مارکوویتز و اصلاح آن توسط مدل کسینوس‌ها و حل آن توسط الگوریتم ژنتیک» که با استفاده از داده‌های مالی ۵۰ شرکت برتر در سال ۱۳۸۹ انجام شد، نشان دادند که همیشه پرگونه‌سازی پرتفوی به نفع سرمایه‌گذار نمی‌باشد و از یک جایی به بعد بهتر است که متنوع‌سازی را متوقف کنیم.

۳- روش‌شناسی پژوهش

$$|h_j(\bar{X})| - \delta \leq 0 \quad (3)$$

که در آن $(j=l+1, \dots, p)$ و δ مقدار خطا^{۱۳} برای قیود مساوی می‌باشد. در مجموع درجه نقض قیود برای یک راه حل \bar{X} بر روی زمین قید به صورت زیر محاسبه می‌شود.

(۴)

$$G_j(\bar{X}) = \begin{cases} \max\{0, g_j(\bar{X})\}, & 1 \leq j \leq l \\ \max\{0, h_j(\bar{X})\}, & l+1 \leq j \leq p \end{cases}$$

به دلیل حضور انواع مختلف قیود، تابع هدف چند مدله و ناحیه شدنی مقعر، حل مساله COPS معمولاً مشکل می‌باشد. روش‌های بهینه سازی قدیمی براحتی در بهینه محلی گیر می‌کنند یا اینکه هزینه محاسباتی بالایی برای حل مساله COPS نیاز دارند. الگوریتم‌های تکاملی^{۱۴} (EAs) یک ابزار بهینه سازی قوی است که به راحتی قابل پیاده COPS سازی می‌باشد. به دلیل این مزایا، EAs در دهه گذشته برای حل مساله COPS بسیار مورد توجه قرار گرفتند. در حالیکه تکنیک‌های مدیریت قیود نیز توسعه یافته‌اند. با ترکیب تکنیک‌های مدیریت قیود با EAs، الگوریتم‌های بهینه سازی مقید (COAs) ارائه شده‌اند. در این مقاله، از $(\mu+\lambda)$ -ICDE که توسط Jia و همکارانش در سال ۲۰۱۳ بوجود آمده است برای انتخاب سبد بهینه سهام استفاده شده است. ICDE اصولاً شامل یک IDE و یک مدل تبدلی مبتنی بر ذخیره‌سازی^{۱۵} (ArATM) می‌باشد که IDE به عنوان موتور جستجو و ArATM برای مدیریت قیود به کار گرفته می‌شود. ICDE به صورت زیر کار می‌کند:

در این مقاله جهت انتخاب سبد بهینه سهام از الگوریتم تکامل تفاضلی $(\mu+\lambda)$ مقید بهبود یافته $(\mu+\lambda)$ -ICDE استفاده می‌شود. در زمینه‌های مهندسی و علوم تعدادی زیادی مسائل بهینه‌سازی مقید^{۱۲} (COPS) وجود دارند. در حالت کلی یک COPS را می‌توان به صورت زیر بیان کرد:

$$\text{minimize } f(\bar{X}) \quad (1)$$

$$\text{subject to } g_j(\bar{X}) \leq 0, \quad j=1, \dots, l$$

$$h_j(\bar{X}) = 0, \quad j=l+1, \dots, p$$

که در آن $\bar{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n) \in \Omega \subseteq S$ بردار تصمیم n بعدی است، $f(\bar{X})$ تابع هدف، $g_j(\bar{X})$ زمین قید نامساوی می‌باشد، $h_j(\bar{X})$ زمین قید مساوی، Ω ناحیه شدنی تعریف شده توسط l قیود نامساوی و $(p-l)$ قیود مساوی است و S فضای جستجوی مستطیلی n بعدی در \mathcal{R} که توسط قیود مرزی زیر تعریف شده‌اند:

$$L_i \leq X_i \leq U_i, \quad 1 \leq i \leq n \quad (2)$$

که در آن L_i و U_i به ترتیب کران‌های پایین و بالا برای زمین متغیر تصمیم X_i می‌باشند. برای COPها اگر $\bar{X} \in \Omega$ ، \bar{X} یک راه حل شدنی نام دارد و در غیر اینصورت یک راه حل نشدنی است. یک قید نامساوی $(j \in \{1, \dots, l\})$ در $g_j(\bar{X})$ در راه حل $\bar{X} \in \Omega$ به صورت فعال در نظر گرفته می‌شود اگر $g_j(\bar{X}) = 0$ در \bar{X} باشد. همه قیود مساوی $(j = l+1, \dots, p)$ در $h_j(\bar{X})$ در همه راه حل‌های Ω فعال در نظر گرفته می‌شوند.

هنگام حل COPها قیود مساوی معمولاً به قیود نامساوی به صورت زیر تبدیل می‌شوند:

$$\text{Subject to } \sum_{i=1}^N z_i = K \quad (6)$$

$$\sum_{i=1}^N w_i = 1 \quad (7)$$

$$\varepsilon_i z_i \leq w_i \leq \partial_i z_i, \quad i = 1, \dots, N \quad (8)$$

$$z_i \in \{0, 1\} \quad i = 1, \dots, N \quad (9)$$

$$0 \leq \lambda \leq 1 \quad (10)$$

که در آن N تعداد دارایی‌های مورد نظر برای سرمایه‌گذاری، w_i متغیر تصمیم در مورد سرمایه‌گذاری است که نشان دهنده درصد سرمایه‌گذاری برای دارایی i ام است. در رابطه (8) در حالتی که $\lambda = 0$ باشد بیان کننده امید ریاضی بازده سهام با صرف نظر از ریسک (کوواریانس σ_{ij}) است و راه حل بهینه تنها دارایی‌هایی با حداکثر بازده سهام است، در حالی که اگر $\lambda = 1$ باشد، بیان کننده حداقل ریسک بدون در نظر گرفتن بازده سهام است. مقدار λ می‌تواند $0 \leq \lambda \leq 1$ باشد و در واقع λ یک پارامتر تنظیم سبد سرمایه‌گذاری سهام (پرتفوی سهام) است که یک معاوضه بین بازده سهام و ریسک می‌باشد، بنابراین با تغییر مقدار λ می‌توان جواب‌های متفاوتی را بنا به سلیقه سرمایه‌گذار تولید نمود. در فاصله بین 0 و 1 سبدهایی در نظر گرفته می‌شود که هر دو فاکتور ریسک و بازده سهام را بهینه می‌نماید. بعلاوه، مقدار σ_{ij} با استفاده از رابطه $\rho_{ij} = \rho_{ij} s_i s_j$ تعیین می‌گردد که در آن ρ_{ij}

مرحله ۱- قرار دادن $t = 0$ و $A = \emptyset$ که t نشان دهنده شماره نسل و A نشان دهنده لیست ذخیره می‌باشد.

مرحله ۲- نمونه تصادفی و یکنواخت از فضای جستجو S برای جمعیت اولیه $P_0 = \{\vec{x}_1, \vec{x}_2, \dots, \vec{x}_\mu\}$ تولید می‌شود.

مرحله ۳- محاسبه نقص‌های قید برای همه افراد در P_0 . با توجه به تفاوت بین نقص‌های قیود، یک معیار برای محاسبه درجه نقص قید هر یک از افراد در طی تکامل تعیین می‌گردد.

مرحله ۴- محاسبه مقدار تابع $f(\vec{x}_i)$ و درجه نقص $G(\vec{x}_i)$ برای هر فرد در جمعیت P_0 .

مرحله ۵- تولید λ فرزند با اجرای IDE بر روی تمامی افراد در P_t . این λ فرزند یک جمعیت فرزند Q_t را تشکیل می‌دهند.

مرحله ۶- محاسبه مقدار تابع هدف و درجه نقص قید هر یک از افراد در Q_t .

مرحله ۷- ترکیب P_t با Q_t به بدست آوردن جمعیت ترکیبی H_t . (یعنی $H_t = P_t \cup Q_t$)

مرحله ۸- انتخاب μ فرد بالقوه از H_t براساخت نسل بعدی P_{t+1} توسط ArATM

مرحله ۹- قرار دادن $t = t + 1$.

مرحله ۱۰- در صورتی که شرط خاتمه برقرار نباشد به مرحله ۵ برو و در غیر این صورت متوقف شود و خروجی، بهترین فرد \vec{x}_{best} در P_t می‌باشد.

برای تشکیل پرتفوی (سبد بهینه سهام)، از مدل میانگین- واریانس با محدودیت کاردینال^{۱۶} (MVCCPO) در این تحقیق استفاده می‌گردد. که معادله آن به شکل زیر است:

$$\min \lambda \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N w_i w_j \sigma_{ij} - (1-\lambda) \sum_{i=1}^N w_i \mu_i \quad (5)$$

بردار اول (Z): یک بردار با مقادیر حقیقی که مشخص می‌کند که کدام k شرکت در سبد سرمایه‌گذاری حضور دارند.

بردار دوم (X): یک بردار با مقادیر حقیقی^{۱۸} که برای محاسبه سهم‌های بودجه سرمایه‌گذاری شده در دارایی‌ها استفاده می‌شود.

$$Z = \{z_1, \dots, z_n\}, z_i \in R, i = 1, \dots, n. \quad (11)$$

$$W = \{w_1, \dots, w_k\}, 0 \leq w_i \leq 1, i = 1, \dots, k \quad (12)$$

برای کد کردن مسئله و ورود آن به الگوریتم $(\mu + \lambda)$ ICDE معادلات ۵ تا ۱۲ به صورت زیر تغییر داده شدند.

$$(13)$$

$$\min \tilde{\lambda} \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k w_i w_j \sigma_{ind(i), ind(j)} - (1 - \tilde{\lambda}) \sum_{i=1}^k w_i \tilde{\mu}_{ind(i)} \quad (14)$$

$$\text{Subject to} \quad \sum_{i=1}^N s_i = k \quad (15)$$

$$\sum_{i=1}^k w_i = 1 \quad (16)$$

$$\varepsilon_i s_i \leq w_i \leq \partial_i s_i, \quad i = 1, \dots, k \quad (17)$$

$$s_i \in \{0, 1\} \quad i = 1, \dots, N \quad (18)$$

$$0 \leq \tilde{\lambda} \leq 1 \quad (19)$$

$$s_i = \begin{cases} 1 & z_i \in \text{top } k \text{ element in } Z \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

همبستگی^{۱۷} بین دارایی i ام و دارایی j ام ($-1 \leq \rho_{ij} \leq +1$) و s_i و s_j انحراف از معیار در بازه سهام در دارایی i ام است. در رابطه (۶) K تعداد دارایی‌های مجاز در پرتفوی می‌باشد و $z_i \in \{0, 1\}$ نشان دهنده حضور یا عدم حضور دارایی i ام در سبد سرمایه‌گذاری است و دقیقاً باید K دارایی در سبد سرمایه‌گذاری قرار گیرد. به رابطه (۷) محدودیت بودجه می‌گویند و این محدودیت تضمین می‌کند که مجموع سرمایه‌گذاری روی دارایی‌های انتخاب شده سبد سهام، بیشتر از ۱۰۰٪ نگردد. رابطه (۸) بیانگر این است که درصد سرمایه‌گذاری دارایی‌هایی که در سبد قرار گرفته‌اند ($z_i = 1$) می‌تواند برای دارایی i ام حداقل ε_i و حداکثر ∂_i باشد. مقادیر ε_i و ∂_i توسط سرمایه‌گذار تعیین می‌گردد، مثلاً می‌تواند برای همه دارایی‌ها ثابت باشد یا برای هر دارایی جداگانه تعیین گردد. به زبان ساده‌تر هر کدام از قیود عمل‌های زیر را کنترل می‌کنند.

محدودیت اول - دقیقاً k دارایی در سبد سرمایه‌گذاری قرار گرفته است.

محدودیت دوم - مجموع وزن سرمایه‌گذاری برابر یک باشد.

محدودیت سوم تا آخر - اگر دارایی در سبد قرار گرفته شده باشد $z_i = 1$ و وزن آن باید بین ε_i و ∂_i باشد و اگر دارایی در سبد قرار نگرفته باشد $z_i = 0$ خواهد بود و وزن آن صفر می‌باشد. ما نمایش هیبریدی برای مدل کردن مسئله ۵ تا ۱۰ استفاده نمودیم. در نمایش هیبریدی دو بردار برای تعریف یک سند بهادار (سبد بهینه سهام) مورد استفاده قرار می‌گیرد:

شرکت انتخابی در سبد سهام است و همچنین به منظور اشتباه نشدن سمبل‌های μ, λ در $(\mu+\lambda)$ ICDE، در رابطه ۱۳ $\tilde{\mu}, \tilde{\lambda}$ که نشان دهنده میانگین و پارامتر ورودی برای تنظیم بین ریسک و بازده سهام به این صورت نشان داده شده‌اند.

۴- نتایج پژوهش

جامعه‌ی مورد آزمایش در مسئله‌ی حاضر، از بین شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران انتخاب شده است. داده‌های مالی ۱۰۲ شرکت به صورت ماهیانه با متغیر مستقل بازده مورد انتظار از سال ۱۳۸۸ تا ۱۳۹۲ از نرم افزار ره‌آورد نوین گردآوری گردید. در شبیه سازی، بالاترین تعداد دارایی‌های مجاز در اسناد بهادار ۱۰ در نظر گرفته شد ($K = 10$). برای وزن‌های سهام w_i حدهای بالا و پایین به ترتیب ۱ و ۱۰۰٪ بودند، یعنی $\partial_i = 1, \varepsilon_i = 0.01, i = 1, \dots, k$ محدودیت معمولی استفاده شده در بیشتر مطالعات می‌باشند. همان طور که قبلاً بیان شد، از بین شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران، ۱۰۲ شرکت انتخاب شدند. اطلاعات مالی پنج ساله (۱۳۸۸ الی ۱۳۹۲) این شرکت‌ها، اطلاعات ورودی را تشکیل می‌دهند. برای اجرای الگوریتم ICDE $(\mu+\lambda)$ -پارامترهای ورودی الگوریتم $(\mu+\lambda)$ -ICDE در جدول ۱ نشان داده شده است.

که در روابط بالا بردار تصمیم الگوریتم $(\mu+\lambda)$ ICDE یک بردار با $n+k$ تصمیم است که N تعداد کل شرکت‌ها و k تعداد شرکت‌های موجود در سبد سهام است. بردار تصمیم الگوریتم $(\mu+\lambda)$ ICDE به صورت $X = [Z, W]$ است که Z و W در روابط ۱۱ و ۱۲ نشان داده شده‌اند. در واقع روابط $w_i, i = 1, \dots, k$ برای تعیین میزان سرمایه‌گذاری در شرکت i ام موجود در سبد سهام k تایی است و بر طبق رابطه ۱۵ باید مجموع w_i ها برابر یک شود و همچنین حداقل و حداکثر سرمایه‌گذاری باید طبق رابطه ۱۶ دارای حداقل و حداکثر باشد که رابطه ۱۵ به عنوان یک قید مساوی به $(\mu+\lambda)$ -ICDE اعمال می‌کنیم و رابطه ۱۶ را به عنوان کران‌های متغیر هر متغیر تصمیم آن به عنوان ورودی کران‌ها در $(\mu+\lambda)$ -ICDE وارد می‌کنیم. در هر بردار تصمیم قسمت Z, k مقدار حقیقی بزرگتر را پیدا کرده و S_i های نظیر آنها را ۱ و بقیه را صفر می‌کنیم، این کار در رابطه ۱۹ انجام می‌گیرد و با این عمل از قیود ۱۴، ۱۷ و ۱۹ ارضا می‌شوند این قیود در حین فرآیند جستجوی $(\mu+\lambda)$ -ICDE همیشه به صورت یک قید فعال در ناحیه شدنی قرار می‌گیرد و دیگر لازم به وارد کردن این قیود در الگوریتم $(\mu+\lambda)$ -ICDE نیست. پس در مجموع می‌توان گفت که W در بردار تصمیم نشانه میزان سرمایه‌گذاری روی k شرکت موجود در سبد سهام و Z در کنار محاسبه S نشان دهنده نحوه انتخاب و حضور شرکت‌ها در سبد سهام است. پس الگوریتم $(\mu+\lambda)$ -ICDE با تابع هدف ۱۳ و تک قید مساوی ۱۵ و دو قید نامساوی رابطه ۱۶ با بردار تصمیم X مدل شده است. ضمناً منظور از $ind(.)$ در رابطه ۱۳ ایندکس

جدول ۱- پارامترهای الگوریتم ICDE- $(\mu+\lambda)$ در تعیین پرتفولو.

نام	مقدار	توضیحات
μ	۷۰	جمعیت والدین
λ	۲۱۰	جمعیت فرزندان
MAX_FES	۵۰۰۰۰	حداکثر تعداد ارزیابی تابع ارزیابی
δ	۰/۰۰۰۱	مقدار خطا در قیود مساوی tolerance value
r	۰/۶	پارامتر آستانه
ϵ_i	۰/۰۱	کران پایین از پارامترهای بهینه سازی
θ_i	۱	کران بالا از پارامترهای بهینه سازی
N	۱۰۲	تعداد کل شرکت‌ها
k	۱۰	تعداد شرکت‌های موجود در سبد سهام

$0 \leq \bar{\lambda} \leq 1$ باشد و در واقع $\bar{\lambda}$ یک پارامتر تنظیم سبد سرمایه‌گذاری سهام (پرتفوی سهام) است که یک معاوضه بین بازده سهام و ریسک می‌باشد، بنابراین با تغییر مقدار $\bar{\lambda}$ می‌توان جواب‌های متفاوتی را بنا به سلیقه سرمایه‌گذار تولید نمود. با انتخاب پارامترهای جدول ۲ و اجرای الگوریتم شرکت‌های انتخاب شده به عنوان k شرکت موجود در سبد سهام در جدول ۲ نشان داده است.

به منظور بکارگیری سلايق مختلف مقدار پارامتر $\bar{\lambda}$ در سه حالت ۰، ۰/۵ و ۱ مورد بررسی قرار گرفت. در حالتی که $\bar{\lambda} = 0$ باشد بیان‌کننده امید ریاضی بازده سهام با صرف نظر از ریسک (کوواریانس σ_{ij}) است و راه حل بهینه تنها دارایی-هایی با حداکثر بازده سهام است، در حالی که اگر $\bar{\lambda} = 1$ باشد، بیان‌کننده حداقل ریسک بدون در نظر گرفتن بازده سهام است. مقدار $\bar{\lambda}$ می‌تواند

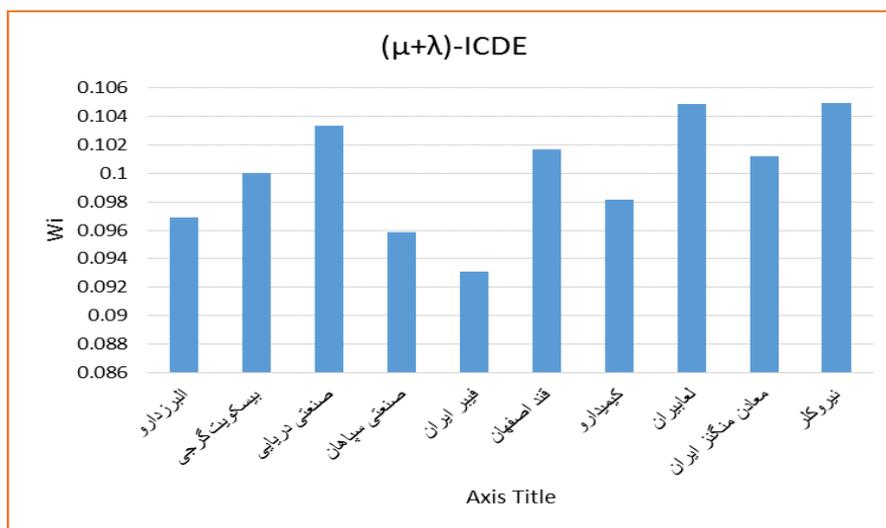
جدول ۲- پرتفوی انتخاب شده توسط الگوریتم ICDE- $(\mu+\lambda)$

$\bar{\lambda}$ برابر ۱			$\bar{\lambda}$ برابر ۰/۵			$\bar{\lambda}$ برابر ۰			شرکت
بازده	ریسک	وزن	بازده	ریسک	وزن	بازده	ریسک	وزن	
						۰/۴۱	۲/۹۰	۰/۰۹۷	البرزدارو
						۰/۵۲	۶/۱۹	۰/۱۰۰	بیسکویت گرجی
						۰/۴۴	۱۱/۳۲	۰/۱۰۳	صنعتی دریایی
						۰/۴۳	۲/۳۹	۰/۰۹۶	صنعتی سپاهان
						۰/۳۹	۳/۲۱	۰/۰۹۳	فیبر ایران
						۰/۶۵	۶/۱۶	۰/۱۰۲	قند اصفهان
						۰/۴۵	۷/۲۶	۰/۰۹۸	کیمیدارو
						۰/۴۶	۱/۷۴	۰/۱۰۵	لعابیران
						۰/۴۶	۴/۵۵	۰/۱۰۱	معادن منگنز ایران

شرکت	λ برابر ۰			λ برابر ۰/۵			λ برابر ۱		
	وزن	ریسک	بازده	وزن	ریسک	بازده	وزن	ریسک	بازده
نیروکلر	۰/۱۰۵	۰/۷۲	۰/۴۷						
آبادگران				۰/۱۰۲	۰/۰۷	-۰/۰۱			
بهنوش				۰/۰۹۸	۰/۹۱	۰/۳۱			
دارو اکسیر				۰/۱۰۳	۰/۴۶	۰/۱۴			
سیمان بهبهان				۰/۱۰۱	۰/۴۴	۰/۲۶			
شیشه دارویی رازی				۰/۱۰۱	۰/۱۶	۰/۲۴	۰/۲۳	۰/۲۱	۰/۰۹۸
فروسلیس ایران				۰/۱۰۰	۰/۷۲	۰/۳۶	۰/۳۷	۰/۱۷	۰/۱۰۳
فولاد کاویان				۰/۰۹۷	۰/۲۸	۰/۱۱	۰/۱۱	۰/۳۸	۰/۱۰۱
کاشی اصفهان				۰/۰۹۸	۰/۸۹	۰/۲۵	۰/۲۴	۰/۷۴	۰/۰۹۴
لوله و ماشین سازی				۰/۰۹۸	۰/۴۴	۰/۲۹			
نیروترانس				۰/۱۰۲	۰/۹۷	۰/۳۹			
آلومتک							-۰/۰۷	۰/۴۳	۰/۱۰۵
پارس دارو							۰/۲۰	۰/۵۱	۰/۰۹۹
دارو رازک							۰/۲۸	۰/۶۶	۰/۰۹۷
ریخته گری تراکتور							۰/۱۴	۰/۷۱	۰/۱۰۳
سر. نفت							۰/۱۴	۰/۵۹	۰/۱۰۲
مجموع	۱	۴۶/۴	۴/۶۷	۱	۵/۳۴	۲/۳۳	۱/۶۳	۴/۶۱	۱

نتایج مزبور بیانگر توانایی الگوریتم بکارگرفته شده در تعیین سبد بهینه سهام است. مطابق مطالب پیش گفته، مقدار λ می تواند $0 \leq \lambda \leq 1$ باشد و در واقع λ یک پارامتر تنظیم سبد سرمایه گذاری سهام (پرتفوی سهام) است. در واقع مقدار λ تعامل بین بازده سهام و ریسک می باشد. در حالتی که $\lambda = 0$ باشد با صرف نظر از ریسک سهام مختلف، صرفاً حداکثر بازده سهام جهت تعیین پرتفوی در نظر گرفته شده است. در چنین شرایطی سهامی وارد پرتفوی می شود که بالاترین مقدار بازده را به همراه

داشته باشد. در حالی که اگر $\lambda = 1$ باشد، تنها معیار برای تعیین پرتفوی، ریسک سهام بدون در نظر گرفتن بازده آن است. در چنین شرایطی سهامی وارد پرتفوی می شود که کمترین مقدار ریسک را به همراه داشته باشد. با توجه به موارد مزبور در شرایطی که $\lambda = 0.5$ باشد، بازده سهام و ریسک به یک اندازه در تعیین پرتفوی حائز اهمیت می باشند. شکل زیر سهم سرمایه گذاری هر شرکت را به ازای λ برابر ۰ به صورت نموداری نشان می دهد.



شکل ۱) سهم سرمایه‌گذاری هر شرکت با الگوریتم $(\mu+\lambda)$ -ICDE با λ برابر صفر

۵- نتیجه‌گیری و بحث

در امر سرمایه‌گذاری سهام، انتخاب سبد بهینه سهام از جمله مهمترین موارد قابل توجه است. در این رابطه ایجاد مدلهایی که بتواند به انتخاب بهترین سبد سهام شود از اهمیت قابل توجهی برخوردار است. مدل‌های مزبور می‌بایست در ایجاد سبد بهینه سهام توانایی لحاظ کردن شخصیت ریسک‌پذیری اشخاص را نیز داشته باشند. الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته از جمله این مدل‌ها می‌باشد. هدف این تحقیق ایجاد مدلی هوشمند جهت انتخاب سبد بهینه سهام با استفاده از الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته می‌باشد. با توجه به هدف تحقیق، با استفاده از الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته و با در نظر گرفتن ریسک و بازده مورد انتظار ۱۰۲ شرکت پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران طی سال‌های ۱۳۸۸ تا ۱۳۹۲، بهترین سبد سهام با توجه به تعاملات بین ریسک و بازده مشخص گردیده است. نتایج حاصله بیان‌گر آن است که الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته توانسته است مدلی هوشمند جهت انتخاب ترکیب بهینه سبد

سهام فراهم سازد. علاوه بر این، مدل مزبور توانسته است در انتخاب سبد بهینه سهام میزان ریسک‌پذیری سرمایه‌گذاران را نیز لحاظ کند.

از این رو بر اساس نتایج تحقیق حاضر، به نظر می‌رسد الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته از توانایی مناسبی جهت تعیین سبد بهینه سهام در پارامترهای متفاوت و با در نظر گرفتن وضعیت تقبل ریسک سرمایه‌گذار برخوردار باشد. نتایج بررسی‌های انجام شده در خصوص تحقیق‌های پیشین مبین آن است که تاکنون از الگوریتم تکامل تفاضلی مقید بهبود یافته جهت ایجاد مدل بهینه‌سازی سبد سهام استفاده نشده است. در سایر تحقیق‌های انجام شده، جانگ فنگ دینگ و همکاران (۲۰۱۳) با استفاده از الگوریتم حرکات ذرات مدلی جهت انتخاب پرتفوی سهام ایجاد نمودند. در تحقیق دیگری، یانگ و همکاران (۲۰۱۳) با استفاده از تئوری تصمیم‌گیری فازی و روش برنامه‌نویسی چند هدفه، مدلی ارائه دادند که نسبت به الگوریتم حرکات ذرات بهبود یافته برای نشان دادن پرتفوی بهینه موثرتر بود. لیو و لیو (۲۰۱۴) نیز نشان دادند که

- Journal of Systems Science.vol 27,no1,3341.
- * Guang-Feng Deng , Woo-Tsong Lin, Chih-Chung Lo(2013)" Markowitz-based portfolio selection with cardinality constraints using improved particle swarm optimization "Expert Systems with Applications.vol 40 .no 2,pp:4558–4566
 - * Kandasamy, Hari, (2008), Portfolio Selection Under Unequal Prioritized Downside Risk, Advisor: Kostreva, Michael M., The Degree Doctor of Philosophy Mathematical Sciences, Department of Mathematical Science, Clemson University.
 - * Konno, H., Yamazaki, H. (1991). Mean-absolute deviation portfolio optimization model and its applications to tokyo stock market. Management Science, vol 37.no 5 .519-531.
 - * Levy,H; Levy, M (2014) “The benefits of differential variance-based constraints in portfolio optimization” European Journal of Operational Research, Volume 234, Issue 2, PP. 372-381
 - * Markowitz, H. (1952). Portfolio selection. Journal of Finance, vol 7, no 1 .pp:7-91.
 - * Markowitz, H. (1959). Portfolio Allocation: E_cient Diversi_cation of Investments, John Wiley & Sons, Inc., New York. A Cowles Foundation Monograph.
 - * Markowitz, H. (1991). Foundations of portfolio theory. Journal of Finance.vol 46. No 2 . pp :469-477.
 - * Papahristodoulou, C, Dotzauer, E. (2004). Optimal portfolios using linear programming problems. Journal of the Operations Research Society, vol 55. No 11.pp:1169-1177.
 - * Speranza, M. Grazia. (1995). A Heuristics Algorithm for A Portfolio Optimization Model Applied To the Milan Stock Market, Computer and Ops Res, vol 5. No4 .pp: 433-441.
 - * Tang, W., Han, Q., Li, G. (2001). The portfolio selection problems with chance-constrained. In Systems, Man, and Cybernetics IEEE International Conference on, vol 4.no 12.pp: 2674-2679
 - * Yong, L., Zhang, W, Zhang, P. (2013) “A multi-period portfolio selection optimization model by using interval analysis” Economic Modelling, Volume 33, PP. 113-119
- بر اساس معیار شارپ، مدل بیز توانایی بالایی در انتخاب پرتفوی سهام دارد.
- اسلامی‌بیدگلی و طیبی (۱۳۹۳) نیز نشان دادند که الگوریتم ترکیبی مورچگان و ژنتیک نتایجی بهتر از الگوریتم ژنتیک به تنهایی دارد.
- برای تحقیقات آتی پیشنهاد می‌گردد سایر الگوریتم‌های هوشمند مورد استفاده قرار گیرد و با مقایسه نتایج بین الگوریتم‌های مختلف الگوریتمی که با لحاظ کردن ریسک، سبد سهامی با بیشترین بازده را برای سرمایه‌گذاران به ارمغان می‌آورد مشخص گردد. نتایج این تحقیق همچنین می‌تواند مورد استفاده شرکت‌های سرمایه‌گذاری و کارگزاری‌های سهام قرار گیرد.

فهرست منابع

- * آذر، عادل، معماریانی، عزیزا... (۱۳۷۶) "برنامه ریزی شولاتکنیکی نوین برای برنامه ریزان"، نشریه علمی دانشگاه شاهد، شماره ۹ و ۱۰.
- * اسلامی‌بیدگلی، غلامرضا و احسان طیبی ثانی (۱۳۹۳) "بهینه‌سازی سبدسرمایه‌گذاری بر اساس ارزش در معرض ریسک" مجله مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار- شماره ۱۸- بهار ۱۳۹۳، صص ۱۶۳-۱۸۳
- * افشارکاظم، محمدعلی، میرفیض فلاح شمس و مرضیه کارگر (۱۳۹۳) "تدوین مدلی جدید برای بهینه‌سازی پرتفوی بورس با استفاده ازروش مارکویتز و اصلاح آن توسط مدل کسینوس‌ها و حل آن توسط الگوریتم ژنتیک" مجله مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار- شماره ۱۸- بهار ۱۳۹۳، صص ۸۰-۱۰۴
- * Feiring, B. R., Lee, S. W. (1996). A chance-constrained approach to stock selection in hong kong. International