



Received:
9 December
2023
Revised:
20 December
2023
Accepted:
20 December
2023
Published:
20 December
2023
P.P: 35-61

ISSN: 2717-1809
E-ISSN: 2717-199x



The Art of Investment Portfolio Curation through Centrality Metrics (An Enchanting Network Analysis of Tehran Stock Exchange's Top 50 Companies)

Marzie Noor Ahmadi¹ | Fatemeh Rasti² | Hojatolah Sadeghi³

Abstract

The stock market, as a prominent financial domain, presents a formidable challenge in comprehending and evaluating an extensive array of stocks employing centrality measurements to portray the key variables within a network, companies' stocks can be visualized and comprehended. The utilization of stock network analysis facilitates a comprehensive understanding of the entire network through diverse visualization techniques. This study delves into the data of the top 50 companies listed on the Tehran Securities Exchange during the period from January 1, 2019, to July 6, 2021. Employing unsupervised machine learning tools such as Community Detection algorithms and network analysis methods like Louvain and Girvan-Newman, we construct a stock network. Subsequently, we compute five Centrality Metrics, including Degree Centrality, Closeness Centrality, Eigen Centrality, Betweenness Centrality, and PageRank, for these companies. By formulating a similarity matrix based on these criteria for the remaining stocks in the network, we determine a portfolio of 25 stocks suitable for investment, derived from the ranking of stocks according to the Centrality Metrics.

Keywords: Community Detection Algorithms, Centrality Metrics, Graph Visualization, Network Analysis, Stock Portfolio Selection.

1. Ph.D. in Financial Engineering, Faculty of Economic, Management , and Accounting, Yazd University, Yazd, Iran.

2. Corresponding Author, Ph D Candidate. Department of Management, Faculty of Social and Economic Sciences, Al-Zahra University, Tehran, Iran. Fatima.rasti@yahoo.com

3. Associate Professor .Department of Accounting and Finance, Faculty of Humanities and Social Sciences, Yazd University, Yazd, Iran.



هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معیارهای مرکزیت
(تحلیل شبکه سهام ۵۰ شرکت برتر بورس اوراق بهادار تهران)

مرضیه نوراحمدی^۱ | فاطمه راستی^۲ | حجت الله صادقی^۳

سال چهارم
زمستان ۱۴۰۲

چکیده

بازار سهام، به عنوان یک حوزه مالی برجسته، چالش بزرگی را در درک و ارزیابی مجموعه گستردۀ ای از سهام ارائه می‌دهد. استفاده از تحلیل شبکه سهام، درک جامعی از کل شبکه را از طریق تکنیک‌های متنوع مصورسازی تسهیل می‌کند. این مطالعه به بررسی داده‌های ۵۰ شرکت برتر پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران در بازه زمانی ۱ ژانویه ۲۰۱۹ تا ۶ ژوئیه ۲۰۲۱ می‌پردازد. با استفاده از ابزارهای یادگیری ماشینی بدون نظارت مانند الگوریتم‌های تشخیص جامعه و روش‌های تحلیل شبکه مانند لاوین، گیروان - نیومن، شبکه‌ای از سهام تشکیل شد. پس از آن، پنج معیار مرکزیت برای این شرکت‌ها محاسبه شد که شامل مرکزیت درجه، مرکزیت نزدیکی، مرکزیت ویژه، مرکزیت بینابینی و رتبه صفحه است. با فرمول‌بندی یک ماتریس شباخت بر اساس این معیارها برای سهام باقی‌مانده در شبکه، مجموعه‌ای از ۲۵ سهام مناسب برای سرمایه‌گذاری تعیین شد که از رتبه‌بندی سهام بر اساس معیارهای مرکزیت به دست می‌آید.

کلیدواژه‌ها: الگوریتم‌های تشخیص جامعه، معیارهای مرکزیت، مصورسازی شبکه، تحلیل شبکه،

انتخاب سبد سهام



DOR: 20.1001.1.27171809.1402.4.4.2.8

۱. دکتری مهندسی مالی، گروه حسابداری و مالی، دانشکده اقتصاد، مدیریت و حسابداری، دانشگاه یزد، یزد، ایران.

۲. نویسنده مسئول: دانشجوی دکتری رشته مالی بانکداری، گروه مدیریت، دانشکده علوم اجتماعی و اقتصاد، دانشگاه الزهرا، Fatima.rasti@yahoo.com تهران، ایران.

۳. دانشیار گروه حسابداری و مالی، دانشکده اقتصاد، مدیریت و حسابداری، دانشگاه یزد، یزد، ایران.

این مقاله یک مقاله با دسترسی آزاد است که تحت شرایط و ضوابط مجوز (CC BY-NC) توزیع شده است.



مقدمه و بیان مسئله

بازار مالی سیستم پیچیده‌ای است که از بخش‌های بسیار زیادی تشکیل شده است. تجزیه و تحلیل شبکه با مطالعه سیستماتیک این پیچیدگی‌ها می‌تواند پویایی‌های بازار را شناسایی کرده و به پیش‌بینی آینده بازار پردازد (جورج^۱ و چنگات، ۲۰۱۷). مطالعات متعددی بر شبکه یکی از موضوعات مطالعاتی میان رشته‌ای است که در مدل‌سازی پدیده‌های مختلف از جمله بازار مؤثر است (دی پونت^۲ و همکاران، ۲۰۲۲) در طول چند دهه گذشته، پژوهش‌هایی با محوریت شبکه به طور گسترده در زمینه‌های مختلف علمی و فناوری از جمله فیزیک، جامعه‌شناسی و علوم کامپیوتر انجام گرفته است. در حوزه مالی، مطالعه شبکه‌ها نیز توجه فراوانی را به خود جلب کرده است و محققان را به استفاده از مدل‌های شبکه مالی برای بررسی مسائل مهمی مانند اثر عدم قطعیت، ریسک سیستمی و بدھی وثیقه بین بانکی در بازار سوق داده است (آلن^۳ و همکاران ۲۰۰۰) یک ویژگی‌های پیچیده در ساختار جامعه مانند آنها نهفته است، که در آن گره‌ها در گروه هایی طبقه‌بندی می‌شوند. شبکه‌ها معمولاً به عنوان مجموعه‌ای از گره‌ها تعریف می‌شوند که توسط پیوندهای یا لبه‌ها به هم متصل شده‌اند. در بررسی یک شبکه قیمت سهام، هر گره نشان‌دهنده یک سهم خاص و پیوندهای بین گره‌ها نشان‌دهنده شباهت و ارتباط بین سهام متصل است (چی^۴ و همکاران، ۲۰۱۰) امروزه، بهره‌گیری از یادگیری ماشین در معاملات بازار سهام، رشد قابل توجهی داشته است و استفاده از این روش برای پیش‌بینی حرکات بازار به عنوان یک روش کاربردی در حوزه مالی ظاهر شده است (چن^۵ و همکاران، ۲۰۱۷). در این پژوهش، با استفاده از ابزارهای یادگیری ماشین نظارت نشده، مانند الگوریتم‌های تشخیص جامعه، و تکنیک‌های تحلیل شبکه مانند لاوین و گیروان-نیومن، برای ایجاد یک شبکه سهام جامع استفاده شده، سپس پنج معيار مرکزیت، (مرکزیت درجه، مرکزیت بینایینی، مرکزیت نزدیکی، مقادیر ویژه و رتبه صفحه) محاسبه شده است. در ادامه ۲۵ سهم با بالاترین معیار مرکزیت از هر معیار به عنوان سهام منتخب برای تحلیل پرتفوی انتخاب شده و در آخر ماتریس مشابهت این پنج معیار ترسیم و مورد تحلیل قرار گرفته

1. George 2017

2. de Pontes 2022

3. Allen 2000

4. Chi2010

5. Chen 2017

است. در واقع، هدف اصلی این پژوهش، تشخیص ویژگی‌های ساختاری خاص بازار با استفاده از مدل‌سازی از طریق شبکه‌های بازار و شناسایی عوامل بر جسته در آن است. این عوامل کلیدی بر اساس روابط آنها با سایر نهادهای مرتبط تعریف می‌شوند. علاوه بر این، تجزیه و تحلیل این اجزا در شناسایی بخش‌های به اثبات بازار مفید می‌باشد همچنین بهم پیوستگی گره‌ها و شرایط مکان شناختی هر پیوند حاوی اطلاعات مهمی در مورد پویایی بازار است.

مبانی نظری پژوهش

همواره انتخاب سبد سهام و نحوه تخصیص سرمایه به عنوان یکی از چالش‌های همیشگی سرمایه‌گذاران مطرح است و مدیران سبد سرمایه‌گذاری و سرمایه‌گذاران برای انتخاب سهام نیاز به بررسی بهترین روش برای تشکیل سبد سهام هستند (نور احمدی، صادقی، ۱۴۰۱). طی سالیان گذشته تلاش‌های بسیار زیادی به منظور تدوین و ارائه مدل‌هایی به منظور تسهیل این فرایند صورت گرفته است، نظریه مارکوویتز (۱۹۵۲) به عنوان نظریه مدرن سبد سرمایه‌گذاری با فرمول‌بندی مرز کارا، شناسایی پرتفوی بهینه را با بالاترین بازده مورد انتظار برای یک سطح ریسک معین یا کمترین ریسک امکان‌پذیر می‌کند (بنویس^۱، ۲۰۲۰). اما افزایش تعداد سهام و پیچیدگی بازارهای مالی پژوهشگران را بر آن داشت که تحقیقات متعددی در زمینه‌ی تشکیل سبد سهام انجام دهند، طی سال‌های اخیر پژوهشگران در بخش‌های مختلف، بازارهای مالی را به عنوان شبکه‌هایی توصیف کرده‌اند (راستی^۲ و صادقی، ۱۴۰۰).

بررسی شبکه‌های سهام از آن نظر حائز اهمیت است که ارتباط بین انواع سهام با یکدیگر را بررسی می‌کند و میزان شباهت‌های رفتاری آنها را مشخص می‌نماید. همچنین بررسی شبکه‌های سهام می‌تواند سرمایه‌گذاران را در تصمیم گیری انتخاب سبد سهام یاری نماید و با مشخص کرد میزان شباهت‌ها کمک کند تا انتخاب‌های مناسب‌تری را داشته باشیم.

طبق نظر بعضی پژوهشگران بازار سهام به عنوان شبکه‌ای که در آن گره‌ها نشان‌دهنده سهام و یال‌ها مقادیر همبستگی بازده دارایی را در یک بازه زمانی مشخص نشان می‌دهند تعریف می‌شود به گونه‌ای که اگر همبستگی سری زمانی قیمت روزانه دو سهام بیشتر از آستانه ۰,۷ باشد، آن دو

1. Benchis2020
2. Rasti 1400

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری براساس معیارهای مرکزیت ...

سهم بهم متصل در نظر گرفته می‌شود و با همبستگی هر سهم با دیگر سهام، ماتریس همبستگی محاسبه می‌شود. این ماتریس نقش مهمی در امور مالی مدرن به‌ویژه در تجزیه و تحلیل ریسک و مدیریت پرتفوی ایقا می‌نماید. با مطالعه خصوصیات آماری شبکه سهام و مهم‌تر از آن بررسی تاثیرگذارترین بخش‌ها و سهام در بازار این امکان فراهم می‌شود که ویژگی‌های منحصر به‌فرد برای هر سهم شناخته شود (به عنوان مثال معیار مرکزیت^۱). این ویژگی‌ها که با معیارهای مختلف تعریف می‌شوند، نشان‌دهنده اهمیت یا بر جسته بودن هر سهم موجود در شبکه است (جورج و همکاران، ۲۰۱۷). معیارهای مرکزیت، ابزارهای پذیرفته شده‌ای برای ارزیابی اهمیت نسبی اجزای شبکه‌ها هستند (زانگ^۲ و همکاران، ۲۰۲۲).

طبقه‌بندی انواع معیارهای مرکزیت (راستی و صادقی، ۱۴۰۰):

- روش‌های مبتنی بر همسایه
- مرکزیت درجه
- روش‌های مبتنی بر مسیر
- مرکزیت بینانی
- مرکزیت نزدیکی
- روش‌های تکراری یا مبتنی بر ارزش
- مرکزیت مقادیر ویژه
- رتبه صفحه

در ادامه به توضیح هر کدام از این معیارهای مرکزیت پرداخته می‌شود:

مرکزیت درجه^۳

مرکزیت درجه به تعداد پیوندهایی گفته می‌شود که به یک گره متصل است. درجه را می‌توان به عنوان تأثیرگذاری فوری یک گره بر هر آنچه که از طریق شبکه جریان دارد، تفسیر کرد. هرچه تعداد گره‌های مجاور بیشتر باشد، گره، مهم‌تر خواهد بود؛ زیرا مستقل از دیگر سهامی است که به بخش‌های عمدۀ شبکه می‌رسند.

1. Centrality Measure

2. Zhang 2022

3. Degree Centrality

درجه مرکزیت گره V برای گراف با ماتریس $A = (a_{iv})$ adjacency matrix به صورت زیر تعریف می‌شود (جورج و همکاران، ۲۰۱۷):

$$Deg(v) = \sum_{i=1}^n a_{iv} \quad (1)$$

مرکزیت بینایینی^۱

مرکزیت بینایینی به میزان اهمیت یک سهم در برقراری پیوند بین شبکه‌های متفاوت اشاره دارد. این معیار معرف تعداد گزینه‌هایی است که یک سهم برای انتقال از طریق سهام تعیین شده و دسترسی به سهام دیگری که به آن نیاز دارد، است. سهام با مرکزیت بینایینی بالا، قادر به کنترل جریان اطلاعاتی هستند، زیرا آن‌ها پل‌های حیاتی بین دیگر سهام یا گروه‌هایی از سهام را شکل می‌دهند (آل تایی^۲ و همکاران، ۲۰۱۷).

مرکزیت نزدیکی^۳

مرکزیت نزدیکی معرف نحوه نزدیکی سهام به سهمی خاص است. در شبکه مالی، سهمی مهم خواهد بود که نسبتاً نزدیک به بقیه سهام در شبکه باشد. این سهم قابلیت دسترسی ساده و یکسان به دیگر سهام شبکه را دارد و به نوعی دارای موقعیت‌های ممتاز است. به صورت رابطه زیر محاسبه می‌شود (آل تایی و همکاران، ۲۰۱۷):

$$c(i) = \sum_j d_{ij} \quad (2)$$

مرکزیت مقادیر ویژه^۴

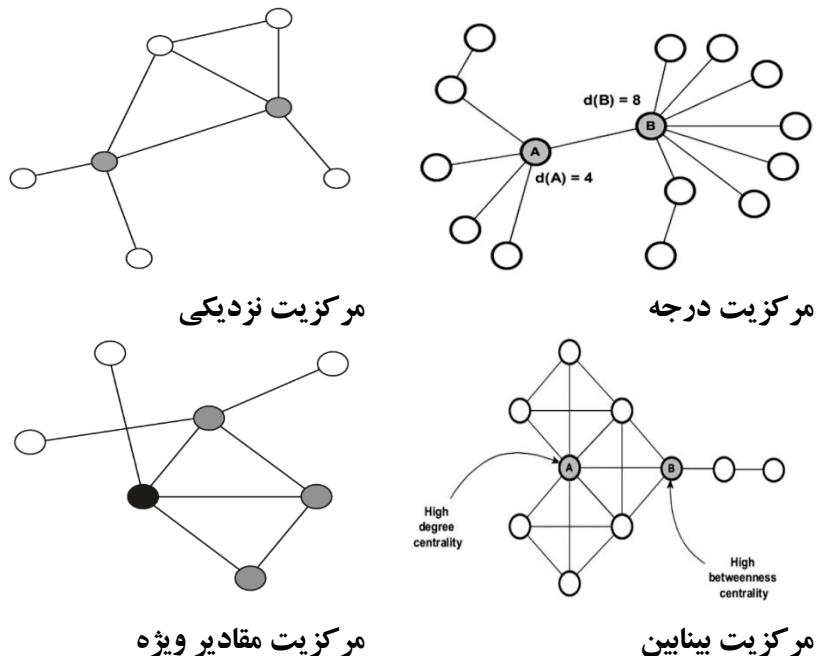
تأثیر گره را بر اساس تعداد پیوندهایی که با سایر گره‌های شبکه دارد را اندازه‌گیری می‌کند.

1. Closeness Centrality

2. Al-Taie 2017

3. Closeness Centrality

4. Eigen Centrality



نمودار (۱) (آل تابی و همکاران، ۲۰۱۷)

رتبه صفحه^۱

رتبه صفحه یکی دیگر از ابزار اساسی برای ارزیابی اهمیت نسبی گره‌ها در یک شبکه است و بیان می‌کند گره‌ای که با گره‌های بیشتری در ارتباط باشد از اهمیت بیشتری برخوردار است (ژانگ و همکاران، ۲۰۲۲).

بهینه سازی مادیولاریتی^۲

مادیولاریتی^۳ معیار اندازه‌گیری ساختار گراف (نه گره محور) است و کمیتی است که مشخص می‌کند یک ساختار انجمان در یک شبکه تا چه اندازه خوب تقسیم شده است. و به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$Q = \frac{|E_{in}| - |E_{in-R}|}{|E|} \quad (۳)$$

-
1. PageRank
 2. Optimization Modularity
 3. Modularity

$|E_{in}|$ تعداد پیوندهای گره‌های متصل است که به یک انجمن مشابه تعلق دارند و $|E_{in-R}|$ اگر پیوندها تصادفی باشند تخمین زده می‌شود.

مادیولاریتی توسط نیومن و گیروان در سال ۲۰۰۳ معرفی شد. هدف از ارائه این روش، دستیابی به درکی از چگونگی خوشبندی است. این روش شامل دو مرحله است: مرحله اول: تقسیم، شامل حذف پیوندهای تکراری از شبکه برای رسیدن به انجمننهایی و مرحله دوم با حذف پیوند، امتیاز بینایی مجدداً محاسبه می‌شود. این دو فرایند تا رسیدن به حداقل امتیاز مادیولاریتی تکرار می‌شود. در نتیجه مجموعه‌ای از شبکه‌های فرعی گره‌ها تشکیل می‌شود.

امتیاز مادیولاریتی بین $0,5$ و $1+1$ است که مقدار بیشتر نشان دهنده تقسیم بندی بهتری است
(آل تایی و همکاران، ۲۰۱۷)

روش لاوین

روش لاوین الگوریتمی برای تشخیص انجمن در شبکه‌های بزرگ است که نشان می‌دهد که چگونه می‌توان شبکه را به طور طبیعی به گروه‌های از گره‌ها تقسیم کرد به نحوی که در آن پیوندهای درون گروه‌ها متراکم و پیوندهای بین گروه‌ها پراکنده باشد. بر اساس مفهوم حداقل‌سازی مادیولاریتی، این روش رویکرد کارآمدی است که در نمودارهای بزرگ با حداقل 10^8 لبه (یک میلیون لبه) اندازه گیری می‌گردد.

این الگوریتم به صورت زیر عمل می‌کند:

- (۱) با بهینه سازی محلی مادیولاریتی در همه گره‌ها، انجمن‌های کوچکی از گره‌ها تشکیل می‌شود.
 - (۲) سپس انجمن‌های کوچک در یک گره گروه‌بندی می‌شوند و مرحله اول تکرار می‌شود.
- برای نمودارهای وزنی به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$Q = \frac{1}{2m} \cdot \sum_{i,j} \left[a_{ij} - \frac{k_i k_j}{2m} \right] \cdot \delta(c_i c_j) \quad (4)$$

که a_{ij} وزن پیوند بین گره‌های i و j است. $k_i k_j$ مجموع وزنی گره‌های متصل به گره i و j است. m مجموع همه وزن‌های گره در گراف است. $c_i c_j$ انجمن‌های گره‌های گره است. δ دلتا که برای

کنترل اینکه آیا جفت نمونه‌ها به یک انجمان یکسان تعلق دارند یا نه استفاده می‌شود (آل تایی و همکاران، ۲۰۱۷).

پیشینه پژوهش

منتگنا به عنوان اولین پژوهشگری که بازارهای مالی را در قالب شبکه‌های مالی تدوین کرد شناخته می‌شود، او در پژوهشی با عنوان "ساختار سلسله‌مراتبی در بازارهای مالی"، سبد سهامی از شاخص داوجونز و شاخص S&P را مورد بررسی قرارداد با استفاده از مفهوم ضربی همبستگی، شبکه‌ای مبتنی بر شاباهت سهام را ارائه کرد که ضمن آن روابط سلسله‌مراتبی آنها را مشخص کرد که حاوی اطلاعات اقتصادی مفیدی بود (منتگنا، ۱۹۹۹^۱)

اونلا^۲ و همکاران قیمت‌های تعدیل شده روزانه سهام بورس اوراق بهادار نیویورک را مطالعه نمودند و نمودار همبستگی قیمت‌ها ایجاد نمودند و خصوصیات آن را مورد بحث و تحلیل قرار دادند.^۳.

باتارچی^۴ و همکاران (۲۰۱۷) در پژوهش خود مدل‌های شبکه‌های موزون همراه با معیارهای شبکه را برای کشف ساختارهای پیوند متقابل بین بازارهای آسیایی به کار گرفتند. همچنین بیان کردن ویژگی‌های مکان‌شناسی یک شبکه با استفاده از معیارهای مرکزیت قابل توصیف هستند. نویسنده‌گان این پژوهش ادعا می‌کنند که با استفاده از رویکردهای داده محور می‌توان در مدیریت ریسک سیستمیک مؤثر و برای انتخاب پرتفوی بهینه به خوبی متنوع شده که در مقابل شوک‌های سطح سیستم مقاوم باشند استفاده نمود. لیو^۵ و همکارانش (۲۰۱۱) در پژوهشی با ارائه تعاریف مختلف گره‌ها پیوندها بیان کردن که می‌توان انواع مختلفی از شبکه‌ها را ایجاد نمود. برخی از محققان نماد سهام را به عنوان گره تعریف می‌کنند، در حالی که برخی دیگر شاخص‌های سهام را به عنوان گره تعریف می‌کنند تا تعامل بازارهای سهام در کشورهای مختلف را تجزیه و تحلیل کنند پس از بررسی‌های انجام شده مشخص شد بخش عمدی از پژوهش‌های انجام شده در این

1. Mantegna1999

2. Onnela

3. Onnela et al. 2003

4. Bhattacharjee2017

5. Liu 2011

حوزه از ضریب همبستگی برای تعریف روابط استفاده نموده‌اند مانند (چی^۱ و همکاران، ۲۰۱۰)، (کومار^۲ و همکاران، ۲۰۱۲)، برخی دیگر هم از اثر علیت گرنجر استفاده کرده‌اند (وی^۳ و همکاران، ۱۹۹۵). ویزوگنو^۴ و همکاران شبکه سهام را براساس بازار سهام روسیه ایجاد نموند، دریافتند که برای بازار روسیه ارتباط زیادی بین حجم سهام و ساختار ماکسیمم کلیک در طول دوره مشاهده وجود دارد. در پژوهش دیگری خوش بندی شرکت‌ها با استفاده از شاخص داوجونز و S&P500 مورد مطالعه قرار گرفت (کولمن^۵ و همکاران، ۲۰۰۰)

ثبات مکان شناختی بازار سهام چین توسط هوانگ و همکاران با ایجاد یک شبکه همبستگی مورد مطالعه قرار گرفت (هوانگ و همکاران، ۲۰۰۹)^۶ در پژوهش دیگری از رویکرد شبکه‌ای برای انتخاب پرتفوی استفاده شد. هدف عمدۀ این مقاله به کارگیری شبکه‌های مالی به عنوان ابزاری مفید برای انتخاب پرتفوی با توجه معیار مرکزیت آن‌ها بود. (هاتنر و همکاران، ۲۰۱۸)^۷

نور احمدی^۸ و صادقی (۱۴۰۲) در پژوهشی با استفاده از تئوری شبکه برای توصیف تأثیر بین سهام استفاده کردند و با استفاده از آستانه بهینه، پرتفوی متنوع و غیر متنوع به دست آوردند. نتایج سهام منتخب برای پرتفوی در این پژوهش با استفاده از رویکرد برابری ریسک سلسله‌مراتبی (HRP) پیاده سازی نموده و نتایج آن را با سه روش مینیمم واریانس، توزیع یکنواخت و برابری ریسک برای دو دوره زمانی درون نمونه و برون نمونه، برای هر دو پرتفوی متنوع و غیر متنوع مقایسه شد. در نهایت نتایج با استفاده از چهار معیار سورتینو، شارپ، ماکسیمم DD و کالمر مقایسه شده‌است. نتایج این پژوهش نشان دهنده برتری رویکرد سبد غیر متنوع در دوران‌های نزولی بازار و برتری رویکرد سبد متنوع سازی شده در سایر زمان‌ها است.

به‌طور کلی، مطالعات انجام شده در این حوزه نشان می‌دهد استفاده از رویکرد شبکه و بررسی معیارهای مرکزیت می‌تواند در کم مناسبی از بازار ارائه داده و انتخاب سبد سرمایه‌گذاری را تسهیل کند.

-
1. Chi 2010
 2. Kumar 2012
 3. Wei 1995
 4. Vizgunov2014
 5. Kullmann2000
 6. Huang,2009
 7. Hüttner2018
 8. Nourahmadi1402

روش‌شناسی پژوهش

بازارهای مالی سیستم‌های کاملاً پیچیده‌ای هستند از شرکت‌ها و مؤسسات و افراد متعددی تشکیل شده‌اند. عملکرد سهام اغلب متأثر از یکدیگرند که منجر به ارتباطات متقابل می‌شود. هدف اصلی این پژوهش، ایجاد شبکه سهام متشکل از گره‌ها و پیوندهایی است که گره‌ها همان قیمت سهام هستند و پیوندها همبستگی‌ها هستند و گروه‌های سهام، جامعه^۱ هستند. در این پژوهش از یکی از ابزارهای یادگیری ماشین بدون نظارت تحت عنوان الگوریتم‌های تشخیص جامعه و تحلیل شبکه مانند لاوین و گیروان - نیومن استفاده شد تا از طریق آن شبکه کلی سهام ترسیم شود.

در این پژوهش از اطلاعات قیمت شاخص ۵۰ شرکت برتر پذیرفته شده بورس اوراق بهادار استفاده شده است. آماده‌سازی داده‌ها شامل استخراج داده‌های روزانه تعديل شده نمادهای شاخص مورد نظر از تاریخ ۱۳۹۷-۱۰-۱۱^۲ الی ۱۴۰۰-۰۴-۱۵ (حدود ۵۰ سهم) برای ۹۱۸ روز معاملاتی، از طریق نرم‌افزار رهآورد صورت گرفت. در دوین مرحله از این فرایند که پیش‌پردازش داده‌ها است ابتدا لازم است داده‌ها از عواملی همچون نویز، داده‌های پرت و داده‌های گمشده که کیفیت داده‌ها را به مخاطره می‌اندازند، پاک‌سازی شوند. در این پژوهش ابتدا تعداد روز معاملاتی همه سهام بررسی شد و با توجه به تعداد روزهای معاملاتی ۴۴ سهم باقی‌مانده و بقیه به دلیل عدم وجود اطلاعات معاملاتی کافی از جامعه آماری حذف شدند. برای تمامی محاسبات در این تحقیق از Python 3.8 استفاده شده است.

یافته‌های پژوهش

در این پژوهش قیمت پایانی تعديل شده به عنوان متغیر اصلی ایجاد خوش استفاده شده است. شروع آن با سری قیمت‌های خام P_{it} است که نشان از قیمت سهام شرکت i در روز t است، همچنین P_{it-1} نشان‌دهنده قیمت سهام شرکت i در روز $t-1$ است. با توجه به اینکه توزیع

1. communities

.۱-۰۱-۲۰۱۹ .۲

.۰۶-۰۷-۲۰۲۱ .۳

نشریه پژوهش های راهبردی بودجه و مالیه

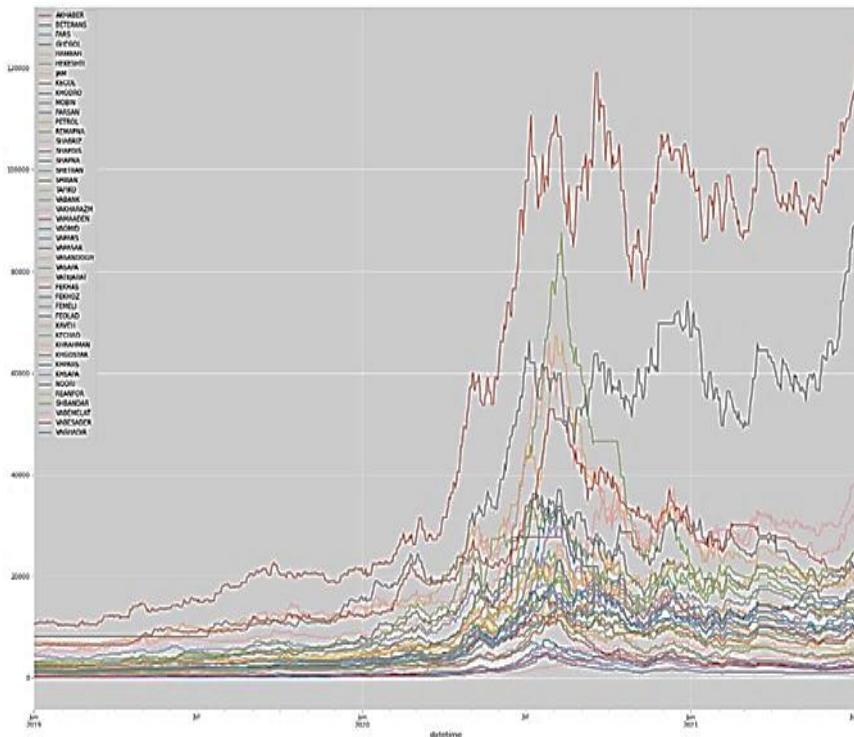
قیمت سهام به توزیع لگنرمال^۱ نزدیک می باشد برای محاسبه بازده داده ها از فرمول بازده لگاریتمی به صورت زیر استفاده می نماییم:

$$R_{it} = \ln \frac{P_{it}}{P_{it-1}} \quad (5)$$

برای دو دارایی i و j ، ماتریس همبستگی به ماتریس همبستگی - فاصله D به شکل زیر تبدیل می شود (برگرفت، ۲۰۲۰^۲)

$$D(X_i, X_j) = \sqrt{\frac{1}{2}(1 - \rho_{i,j})} \quad (6)$$

نمودار زیر قیمت سهام در دوره مورد بررسی را نشان می دهد



نمودار (۲) قیمت کلیه سهام در دوره زمانی آزمون

-
1. lognormal
 2. Bargraft,,2020

یکی از محبوب‌ترین و شهودی‌ترین روش‌ها برای تجزیه و تحلیل روابط پیچیده درداده‌ها، روش تجزیه و تحلیل شبکه است از جمله نشان‌دادن روابط بین طبقات مختلف دارایی‌ها به عنوان مثال، معمولاً اعتقاد بر این است که رابطه بین سهام و اوراق قرضه مخالف یکدیگر است، در حالی که دارایی‌هایی مانند طلا این تلقی می‌شوند و تمایل به نشان دادن رفتارهای مشابه دارند. با این حال، این سؤال مطرح می‌شود که آیا روابط دیگر بین دارایی‌ها را می‌توان از طریق تجزیه و تحلیل شبکه کشف کرد و در کم بهتری از پویایی بین عوامل مختلف سهام را به دست آورد.

ابتدا به بررسی همبستگی بین سهام مختلف می‌پردازیم. همان‌گونه که می‌دانید که اگر بین دو سهم همبستگی مثبت وجود داشته باشد در این صورت اگر عاملی منفی بر یکی از آن‌ها اثر گذارد بر سهم دیگر نیز می‌تواند همان تأثیر را داشته باشد و روند قیمت هر دو نزولی خواهد شد. بنابراین، تنوع بخشی در پرتفوی را فقط می‌توان با سرمایه‌گذاری در دارایی‌های غیر هبسته با یکدیگر به دست آورد.

داده‌های قیمت پایانی ۴۴ شرکت از شاخص ۵۰ شرکت برتر بورس اوراق بهادار تهران را برای دوره زمانی ۱۳۹۷-۱۰-۱۱^۱ الی ۱۴۰۰-۰۴-۱۵^۲ به مدت ۹۱۸ روز معاملاتی استخراج شد. قبل از محاسبه ماتریس همبستگی، مهم است که ابتدا مجموعه داده‌ها به بازده روزانه تبدیل شوند. زیرا سرمایه‌گذاران معمولاً به بازده دارایی‌ها علاقه دارند نه قیمت مطلق آن‌ها. با نرمال‌سازی داده‌ها می‌توانیم به راحتی بازده دو دارایی را با یکدیگر مقایسه نماییم.

یکی از روش‌های متداول برای مصورسازی داده‌ها، نقشه‌های حرارتی^۳ است. قبل از توسعه شبکه، ابتدا یک نقشه حرارتی از ماتریس همبستگی ایجاد می‌شود تا بتوان برخی از روابط موجود در داده‌ها به سرعت بررسی شود در کنار رسم نمودار نقشه حرارتی یک خوشبندی نیز انجام می‌شود و داده‌ها را به صورت ساختاریافته تر بررسی می‌شود.

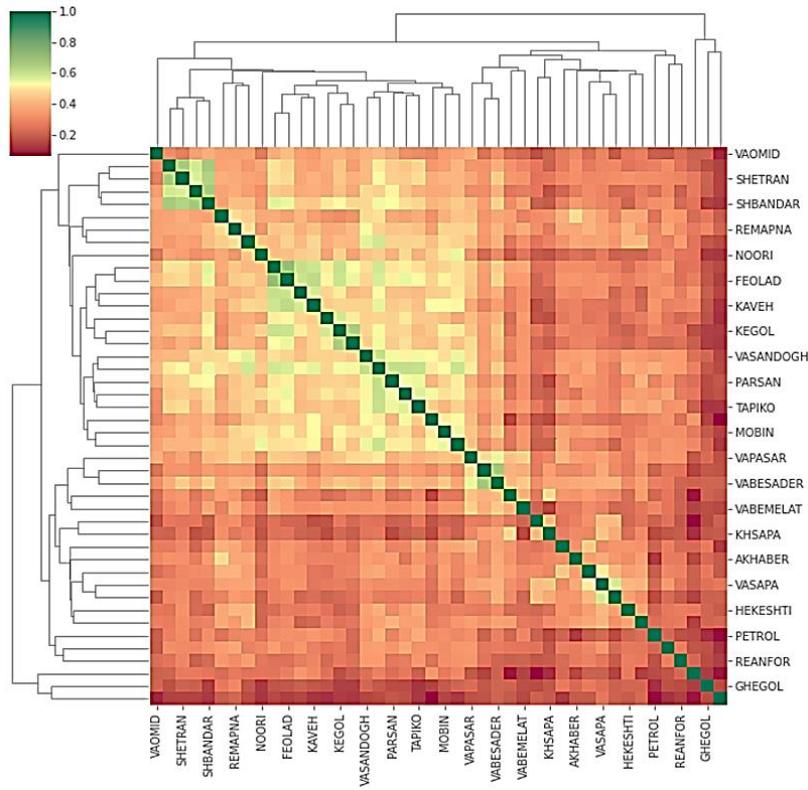
نمودار نقشه حرارتی از یک طیف مقیاس رنگی کد گذاری می‌شود که در آن همبستگی‌های مثبت قوی (همبستگی = یک) سبز تیره، دارایی‌های غیر هبسته (همبستگی = صفر) و دارایی‌های دارای همبستگی منفی (همبستگی = منفی یک) را به رنگ قرمز نشان می‌دهد.

۱-۰۱-۲۰۱۹ .۱

۰۶-۰۷-۲۰۲۱ .۲

3. heatmap

نشریه پژوهش‌های راهبردی بودجه و مالیه



نمودار (۳) ماتریس خوش بندی همبستگی

نقشه‌های حرارتی با نمایش میزان همبستگی بین دو دارایی، اطلاعات ارزشمندی را ارائه می‌دهند. با این حال، محدودیت‌هایی نیز دارند؛ زیرا فقط می‌توانند یک بعد از اطلاعات را ارائه دهن و نمی‌توانند به سرمایه‌گذاران در تصمیم‌گیری‌های انتخاب دارایی کمک کنند. در حالی که یافته‌های اولیه از نقشه‌های حرارتی می‌تواند مفید باشد، می‌توان آنها را با استفاده از نمودارهای شبکه به شیوه‌ای در دسترس تر نشان داد.

نقشه‌های حرارتی مفید هستند؛ با این حال، فقط می‌توانند یک بعد از اطلاعات (میزان همبستگی بین دو دارایی) را نمایش بدهند. به عنوان یک سرمایه‌گذاری که می‌خواهد تصمیم بگیرد در کدام گروه از دارایی‌ها سرمایه‌گذاری نماید، نقشه حرارتی هنوز نمی‌تواند کمک کننده باشد.

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معيارهای مرکزیت ...

یکی از محبوب‌ترین و مفید‌ترین کتابخانه‌های پایتون برای تجزیه و تحلیل شبکه‌ها کتابخانه Networkx است. به منظور تجزیه و تحلیل ماتریس همبستگی‌ها به عنوان یک شبکه، ابتدا باید ارتباطات بین دارایی‌ها را به یک لیست پیوند تبدیل شود این لیست حاوی اطلاعات مربوط به هر پیوند بین همه دارایی‌هاست.

برای مصورسازی نموداری که رسم شده‌است، می‌توان از مدل‌های زیر که در کتابخانه networkx وجود دارد استفاده کرد:

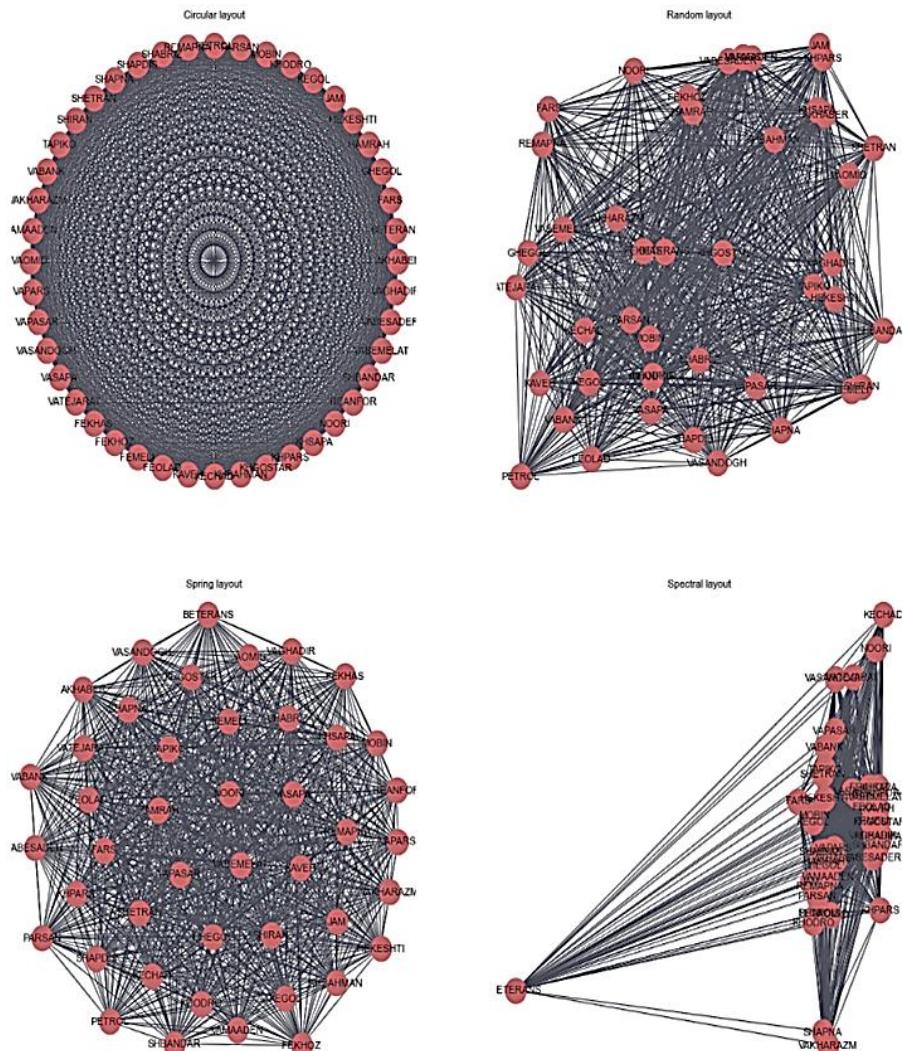
— گره‌ها را روی یک دایره قرار دهید. Circular_layout

— گره‌ها را به طور تصادفی در مربع واحد قرار دهید. random_layout

— گره‌ها را با استفاده از بردارهای ویژه نمودار Laplacian قرار می‌دهید.

Fruchterman- — گره‌های موقعیت را با استفاده از الگوریتم Spring_layout هدایت می‌کند. Reingoldinhd

نشریه‌پژوهش‌های راهبردی بودجه و مالیه

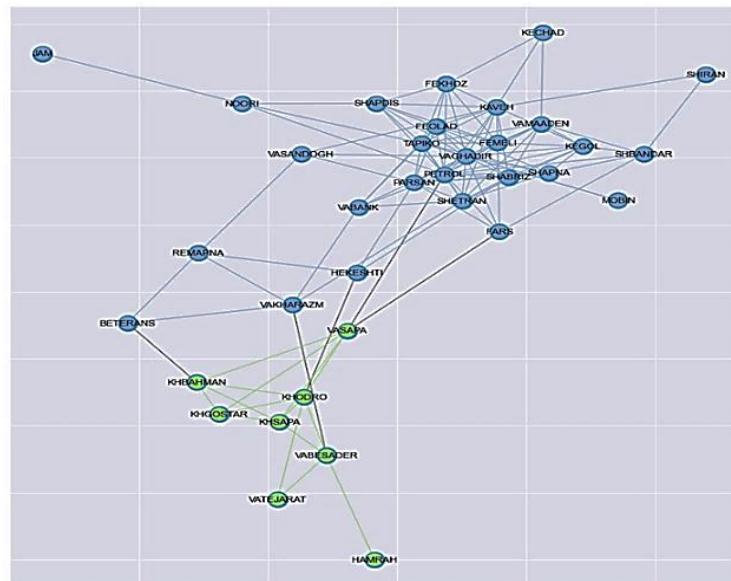


نمودار (۴) شبکه کلی از سهام

سرمایه‌گذاران برای ارزیابی ریسک غیر سیستماتیک پرتفوی خود باید اطلاعاتی در مورد اینکه کدام دارایی‌ها همبسته و کدام دارایی‌ها نامرتب هستند به دست آورد. آنها به دنبال شناسایی دارایی‌هایی با بالاترین همبستگی و دارایی‌هایی با کمترین همبستگی هستند، بنابراین بین دارایی‌هایی که رفتارهای مشابه (ریسک بالا) و دارای ریسک کمتر (همبستگی کم) از خود نشان می-

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معیارهای مرکزیت ...

دهند، تمايز قائل می‌شوند. برای دستیابی به این هدف، بهبود مدل شبکه ضروری است. برای این منظور، تعداد پیوندهای بین گره‌ها با معرفی یک مقدار آستانه برای قدرت همبستگی کاهش می‌یابد. اندازه گره‌ها نشان می‌دهد که کدام دارایی‌ها بیشترین همبستگی را با سایر دارایی‌ها دارند الگوریتم گیروان - نیومن بر اساس حذف مکرر پیوندهایی با بیشترین تعداد، کوتاه‌ترین مسیرهایی که از آنها می‌گذرد استفاده می‌شود با افزایش یا کاهش آستانه همبستگی، می‌توان انجمن‌های متنوعی را شناسایی نمود که سرمایه‌گذاران را قادر می‌سازد تا تصمیمات آگاهانه‌تری در مورد مدیریت پرتفوی و ارزیابی ریسک بگیرند. در نمودار زیر آستانه همبستگی را ۰,۶ در نظر گرفته شده و نمودار زیر به دست آمده است.



نمودار (5)

عنوان: الگوریتم گیروان- نیومن

نوع: گراف

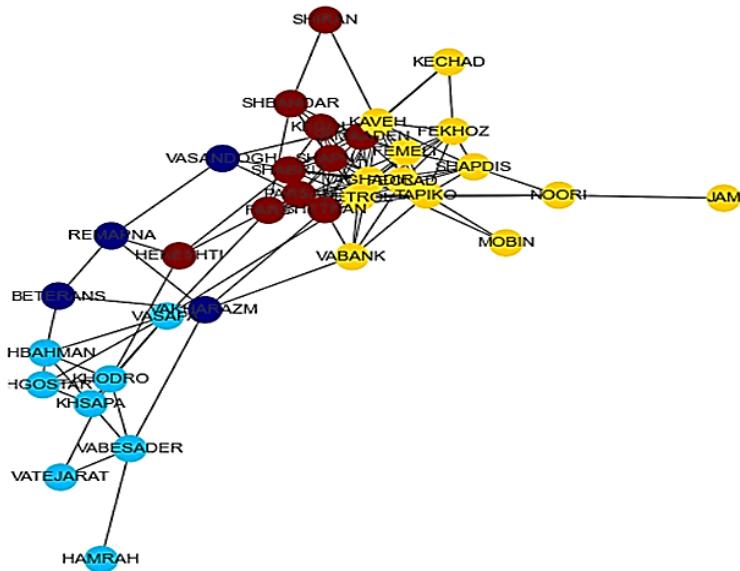
تعداد گره‌ها: ۳۵

تعداد پیوندها: ۱۲۲

میانگین درجه: ۶,۹۷۱۴

نشریه پژوهش های راهبردی بودجه و مالیه

ایده اصلی الگوریتم لوین یک خوشبندی سلسله مراتبی است که در آن جوامع به صورت بازگشتی در یک گره واحد در یک گره واحد ادغام می کند و خوشبندی مدولار را روی نمودارهای متراکم اجرا می کند.



نمودار (۶)

عنوان: خوشبندی مدلاریته

نوع: گراف

تعداد گرهها: ۳۵

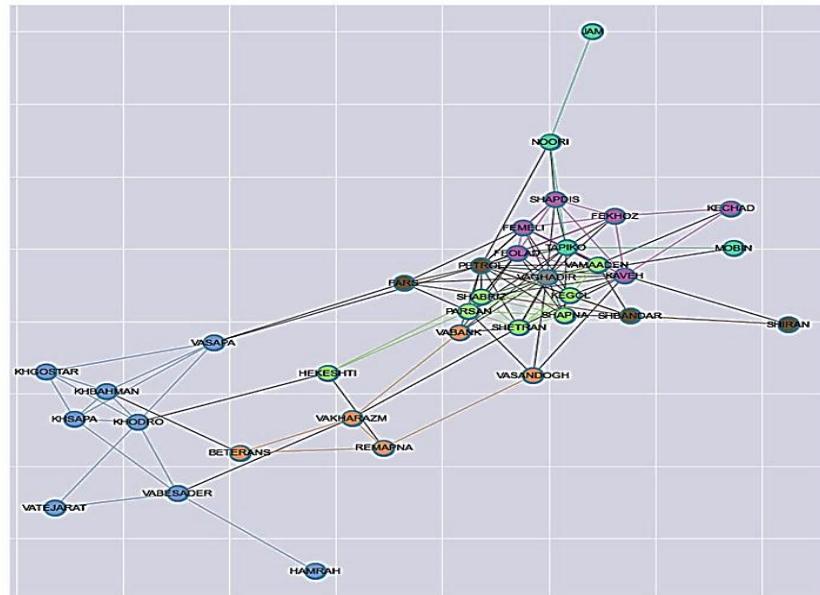
تعداد پیوندها: ۱۲۲

میانگین درجه: ۶,۹۷۱۴

تعداد کل انجمنها: ۳۵

برای پیاده سازی الگوریتم CNM¹ آستانه همبستگی ۰,۶ تنظیم شده است. مشابه الگوریتم لاوین، الگوریتم CNM نیز از مدولار بودن به عنوان معیار و هدف خود برای تشخیص جامعه استفاده می کند.

1. (Clique Percolation Method)



نمودار (۷)

عنوان: کلاوست، الگوریتم نیمن مور

نوع: گراف

تعداد گره‌ها: ۳۵

تعداد پیوندها: ۱۲۲

میانگین درجه: ۶,۹۷۱۴

جوامع ۷: CNM

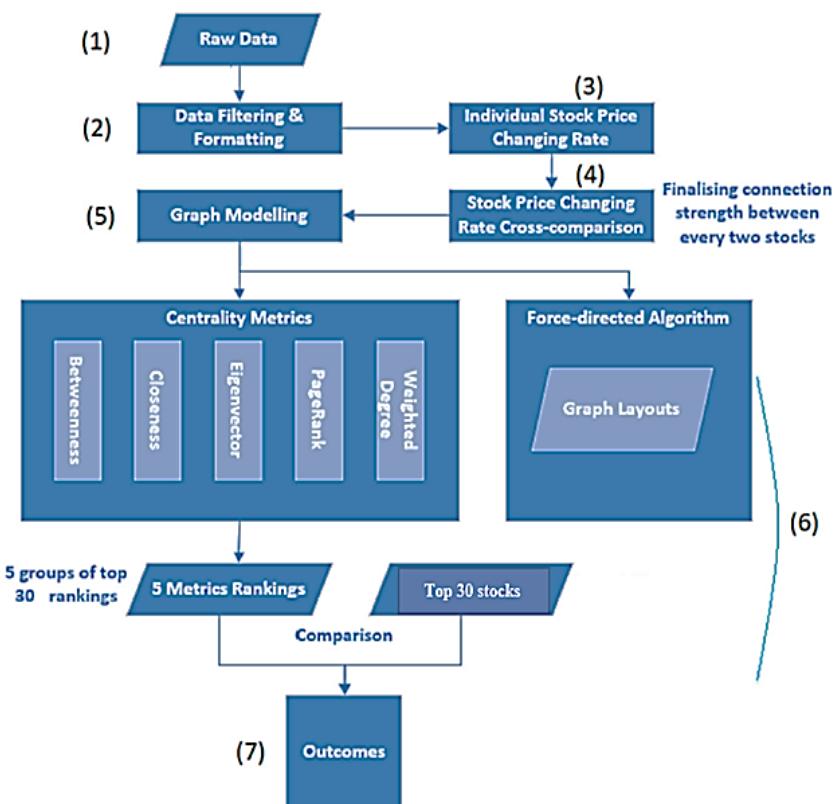
مسلمان هرچه آستانه را سخت‌گیرانه‌تر کنیم و درجه همبستگی را بیشتر کنیم، تعداد سهام باقی مانده در شبکه کمتر می‌شود.

تحلیل داده‌ها

مراحل کلی پژوهش در نمودار (۸) نشان داده شده است. ابتدا داده‌های سری زمانی قیمت سهام را استخراج شده و سپس داده‌ها را پاک‌سازی می‌شوند و شرکت‌هایی که داده کافی ندارند از مجموع داده‌ها حذف می‌شوند. بازده قیمتی سهام را محاسبه شده و مدل شیکه ایجاد می‌شود. در

نشریه پژوهش‌های راهبردی بودجه و مالیه

مرحله بعد از ۵ روش معیارهای مرکزیت، مرکزیت درجه^۱، مرکزیت بینایین^۲، مرکزیت نزدیکی^۳، مرکزیت مقادیر ویژه^۴، رتبه صفحه^۵ برای محاسبه معیارهای مرکزیت سهام استفاده می‌شود و در نهایت ۲۵ سهم با بالاترین معیار مرکزیت از هر معیار به عنوان سهام منتخب برای تشکیل پرتفوی انتخاب می‌شود. و در گام آخر ماتریس مشابهت این پنج معیار با یکدیگر را نیز ترسیم شده که امکان مقایسه جامع بین آنها را فراهم می‌کند.



نمودار(۸) مراحل کلی اجرای فرایند (هوا و همکاران، ۲۰۱۹)

- 1. Degree Centrality
- 2. Betweenness Centrality
- 3. Closeness Centrality
- 4. Eigen Centrality
- 5. PageRank

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معيارهای مرکزیت ...

در جدول زیر نتایج معيارهای مرکزیت برای ۳۵ سهم برتز نمایش داده شده است. لازم به توضیح است که جامعه آماری ۴۴ شرکت از ۵۰ شرکت برتز بود اما زمانی که سهام با آستانه همبستگی ۶،۰ را نگهداشت شد، تنها ۳۵ سهم باقی ماند.

جدول ۱. اندازه گیری معيارهای مرکزیت برای سهام

مرکزیت درجه	مرکزیت نزدیکی	مرکزیت مقادیر ویژه	مرکزیت بینایین	رتبه صفحه
۰,۰۱۰۸۸	۰,۰۰۶۳۳	۰,۰۸۸۲۴	۰,۳۵۰۵۲	۰,۰۱۷۸۲۵
۰,۰۲۲۹۸	۰,۰۱۷۰۴	۰,۱۱۷۶۵	۰,۳۸۲۰۲	۰,۰۲۰۹۷۱
۰,۱۲۷۳۱	۰,۰۴۰۸۲	۰,۱۴۷۰۶	۰,۴۴۷۳۷	۰,۰۲۵۲۴۴
۰,۰۱۵۹۵	۰,۰۰۸۰۷	۰,۱۴۷۰۶	۰,۳۸۲۰۲	۰,۰۲۷۵۲۵
۰,۰۲۹۷۶	۰,۱۲۸۲۰	۰,۱۷۶۴۷	۰,۴۷۸۸۷	۰,۰۲۳۲۵۹
۰,۰۴۶۴۲	۰,۲۳۴۲۴	۰,۳۲۳۵۳	۰,۵۰۷۴۶	۰,۰۳۸۷۸۳
۰,۲۴۱۴۷	۰,۳۵۴۲۳	۰,۵۲۹۴۱	۰,۶۰۷۱۴	۰,۰۶۲۶۱۶
۰,۱۷۱۸۲	۰,۰۴۹۷۹	۰,۱۷۶۴۷	۰,۴۸۵۷۱	۰,۰۳۰۶۸۴
۰,۰۰۶۷۳	۰,۲۳۸۰۴	۰,۲۹۴۱۲	۰,۴۵۳۳۳	۰,۰۳۵۴۰۹
۰,۰۱۷۰۵	۰,۱۱۳۲۵	۰,۱۷۶۴۷	۰,۴۱۴۶۳	۰,۰۲۳۷۶۷
۰,۰۸۱۹۱	۰,۳۴۵۰۱	۰,۵۰۰۰۰	۰,۵۴۸۳۹	۰,۰۶۱۶۸۱
۰,۰۰۰۰۰	۰,۰۰۰۰۵۹	۰,۰۲۹۴۱	۰,۲۶۷۷۲	۰,۰۰۰۹۳۵۰۷
۰,۰۸۲۳۴	۰,۰۰۰۶۱۱	۰,۱۴۷۰۶	۰,۳۶۱۷۰	۰,۰۳۳۰۶۱
۰,۰۵۰۰۳	۰,۰۴۷۵۹	۰,۱۱۷۶۵	۰,۴۴۷۳۷	۰,۰۱۸۰۶۱
۰,۰۷۵۲۳	۰,۰۱۲۳۸	۰,۲۰۵۸۸	۰,۴۰۴۷۶	۰,۰۴۰۸۵
۰,۰۳۲۱۹	۰,۲۳۲۰۱	۰,۲۹۴۱۲	۰,۵۰۷۴۶	۰,۰۳۵۲۶۸
۰,۰۰۰۰۰	۰,۰۰۰۷۸۶	۰,۰۲۹۴۱	۰,۲۹۰۶۰	۰,۰۰۰۸۴۹۶
۰,۰۵۸۸۲	۰,۰۸۱۸۷	۰,۱۱۷۶۵	۰,۴۰۴۷۶	۰,۰۱۹۹۷۵
۰,۰۰۶۸۷	۰,۲۱۵۱۹	۰,۲۶۴۷۱	۰,۴۷۸۸۷	۰,۰۳۰۲۸

نشریه پژوهش‌های راهبردی بودجه و مالیه

جدول ۱. اندازه‌گیری معیارهای مرکزیت برای سهام

رتبه صفحه	مرکزیت بینایی	مرکزیت مقادیر ویژه	مرکزیت نزدیکی	مرکزیت درجه	
۰,۰۳۱۳۳۵	۰,۴۷۲۲۲	۰,۲۶۴۷۱	۰,۲۲۰۶۷	۰,۰۰۷۱۹	شنا
۰,۰۳۹۲۱۶	۰,۵۳۱۲۵	۰,۳۲۳۵۳	۰,۲۴۷۳۵	۰,۰۹۳۹۶	شتران
۰,۰۳۵۰۹	۰,۴۸۰۷۱	۰,۲۹۴۱۲	۰,۲۲۴۷۳	۰,۰۲۸۸۰	ومعادن
۰,۰۱۵۸۴۱	۰,۳۰۳۵۷	۰,۰۵۸۸۲	۰,۰۰۱۷۸	۰,۰۰۰۰۰	و تجارت
۰,۰۲۸۵۴۵	۰,۳۷۷۷۸	۰,۱۴۷۰۶	۰,۰۰۸۰۵	۰,۰۱۲۱۷	خسپاپا
۰,۰۰۹۹۲۶	۰,۳۶۹۵۷	۰,۰۵۸۸۲	۰,۰۶۱۵۰	۰,۰۰۰۰۰	مبین
۰,۰۴۸۱۳۱	۰,۵۲۳۰۸	۰,۴۱۱۷۶	۰,۲۹۵۰۳	۰,۰۶۴۸۷	تاپیکو
۰,۰۱۷۱۸۶	۰,۴۲۵۰۰	۰,۱۱۷۶۵	۰,۰۸۲۷۷	۰,۰۲۹۲۰	و صندوق
۰,۰۲۸۵۰۷	۰,۴۴۷۳۷	۰,۲۳۵۲۹	۰,۱۹۵۴۴	۰,۰۰۹۰۹	شپلیس
۰,۰۲۳۲۴۹	۰,۴۷۲۲۲	۰,۱۷۶۴۷	۰,۱۴۸۲۹	۰,۰۳۸۷۲	وبانک
۰,۰۲۸۶۲۲	۰,۴۴۱۵۶	۰,۲۳۵۲۹	۰,۱۹۴۰۲	۰,۰۱۰۴۰	فخوز
۰,۰۳۸۳۶۶	۰,۴۹۲۷۵	۰,۳۲۳۵۳	۰,۲۶۱۴۴	۰,۰۱۱۷۲	فلراد
۰,۰۴۵۴۰۱	۰,۵۱۰۱۵	۰,۳۸۲۳۵	۰,۲۶۵۳۰	۰,۰۸۵۳۱	کاوه
۰,۰۱۳۰۹۹	۰,۳۶۱۷۰	۰,۰۸۸۲۴	۰,۰۶۵۶۸	۰,۰۰۰۵۸	کچاد
۰,۰۱۰۳۶۱	۰,۳۶۱۷۰	۰,۰۵۸۸۲	۰,۰۳۶۳۵	۰,۰۰۰۸۱	شیران
۰,۰۲۳۱۶	۰,۳۶۰۵۹	۰,۱۱۷۶۵	۰,۰۰۷۵۲	۰,۰۰۰۰۰	خگستر

در جدول زیر شرکت‌ها بر اساس معیارهای مرکزیت رتبه‌بندی شده‌اند و برای هر پنج روش از بیشترین به کمترین معیار مرکزیت مرتب شده‌اند. همان‌گونه که ملاحظه می‌شود شرکت پترول در هر ۵ روش بالاترین معیار مرکزیت را داشته است و اساپا رتبه دوم معیار مرکزیت درجه را کسب کرد و غیر برای چهار روش دیگر رتبه دوم را کسب کرد.

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معيارهای مرکزیت ...

جدول ۲۵. شرکت با بالاترین معیار مرکزیت در ۵ روش

مرکزیت درجه	مرکزیت نزدیکی	مرکزیت مقادیر ویژه	مرکزیت بینابین	مرکزیت	رتبه صفحه
پترول	پترول	پترول	۰,۶۰۷۱	۰,۵۲۹۴	۰,۰۶۲۶۲
وGasap	وGasap	وGasap	۰,۵۴۸۴	۰,۵۰۰۰	۰,۰۶۱۶۸
وخوارزم	وخوارزم	وخوارزم	۰,۵۳۱۳	۰,۴۱۱۸	۰,۰۴۸۱۳
شتران	شتران	کاوه	۰,۵۲۳۱	۰,۳۸۲۴	۰,۰۴۵۴۰
کاوه	کاوه	پارسان	۰,۵۱۵۲	۰,۳۲۳۵	۰,۰۴۰۸۵
وبصادر	شتران	پارسان	۰,۵۰۷۵	۰,۳۲۳۵	۰,۰۳۹۲۲
وGasap	فولاد	شتران	۰,۵۰۷۵	۰,۲۶۵۳	۰,۰۳۸۷۸
خودرو	فولاد	پارسان	۰,۴۹۲۸	۰,۲۹۴۱	۰,۰۳۸۳۷
تایپکو	فولاد	پارسان	۰,۴۸۵۷	۰,۲۹۴۱	۰,۰۳۵۴۱
نوری	ومعادن	شتران	۰,۴۸۵۷	۰,۲۹۴۱	۰,۰۳۵۳۷
حکشتنی	کگل	کگل	۰,۴۷۸۹	۰,۲۶۴۷	۰,۰۳۵۰۹
پارسان	کگل	شنا	۰,۴۷۸۹	۰,۲۶۴۷	۰,۰۳۳۰۶
ویانک	شنا	شنا	۰,۴۷۲۲	۰,۲۲۵۳	۰,۰۳۱۳۴
شیرین	فخوز	ویانک	۰,۴۷۲۲	۰,۲۲۵۳	۰,۰۳۰۶۸
فارس	فخوز	ویانک	۰,۴۰۳۳	۰,۲۰۵۹	۰,۰۳۰۲۸
و صندوق	فارس	فارس	۰,۴۴۷۴	۰,۱۷۶۵	۰,۰۲۸۶۲
و معادن	فارس	شتران	۰,۴۴۷۴	۰,۱۷۶۵	۰,۰۲۸۵۶
رمپنا	شتران	شتران	۰,۴۴۷۴	۰,۱۷۶۵	۰,۰۲۸۵۴
شتران	نوری	شتران	۰,۴۴۱۶	۰,۱۷۶۵	۰,۰۲۷۵۲
خیبهمن	کچاد	شتران	۰,۴۲۵۰	۰,۱۴۷۱	۰,۰۲۵۴۴
خیبهمن	میبن	شتران	۰,۴۱۴۶	۰,۱۴۷۱	۰,۰۲۳۷۷
فولاد	ویانک	شتران	۰,۴۰۴۸	۰,۱۴۷۱	۰,۰۲۳۲۶
بترانس	وGasap	وGasap	۰,۴۰۴۸	۰,۱۴۷۱	۰,۰۲۳۲۵

نشریه پژوهش‌های راهبردی بودجه و مالیه

جدول ۲۵. شرکت با بالاترین معیار مرکزیت در ۵ روش

مرکزیت درجه	مرکزیت نزدیکی	مرکزیت مقادیر ویژه	مرکزیت بینابین	مرتبه صفحه
۰,۰۱۰۴	۰,۰۴۰۸	۰,۱۱۷۶	۰,۳۸۲۰	۰,۰۲۳۱۶

همان طور که گفته شد، معیار درجه مرکزیت به پیوند مستقیم سهام در شبکه مالی اشاره دارد.

نتایج تحقیق حاکی از آن است که نمادهای «پترول»، «واساپا» و «خوارزم»، «شتران» و «کاوه» پنج نمادی هستند که بیشترین تأثیر را بر شبکه مالی دارند.

شاخص مرکزیت نزدیکی نشان می‌دهد که یک گره میانگین طول کوتاه‌ترین مسیرهای بین گره و سایر گره‌های شبکه را دارد. بنابراین گره‌هایی با مرکزیت نزدیکی بالاتر در شبکه قدرت بیشتری دارند و نقش مرکزی بیشتری دارند. نتایج نشان می‌دهد که نمادهای «پترول»، «وغدیر»، «تایپکو»، «کاوه» و «فولاد» پنج نماد با بیشترین نقش محوری در بورس هستند.

مقادیر ویژه تأثیر یک گره را بر اساس تعداد پیوندهایی که با گره‌های دیگر در شبکه دارد اندازه‌گیری می‌کند. نمادهای «پترول»، «وغدیر»، «تایپکو»، «کاوه» و «فارسان» پنج نماد با بیشترین تعداد پیوند با سایر گره‌های شبکه هستند.

سهام با مرکزیت میانی بالا می‌تواند جریان اطلاعات را کنترل کنند؛ زیرا پل‌های حیاتی را بین سایر سهام یا گروه‌های سهام تشکیل می‌دهند. نمادهای «پترول»، «وغدیر»، «شتران»، «تایپکو» و «کاوه» پنج نمادی هستند که بیشترین میزان مرکزیت میانی را دارند.

رتبه صفحه نشان‌دهنده گره‌ای است که نقش اساسی ایفا می‌کند و با گره‌های بیشتری مرتبط است و اهمیت بیشتری دارد. «پترول»، «وغدیر»، «تایپکو»، «کاوه» و «پارسان» پنج نمادی هستند که اساسی‌ترین نقش را در شبکه بورس دارند.

جدول (۳) شباهت خروجی هر پنج روش محاسبه معیار مرکزیت را با یکدیگر نشان می‌دهد.

همان طور که مشاهده می‌شود، روش‌های مرکزیت ارزش ویژه و رتبه صفحه بیشترین شباهت را دارند (۰/۹۵۵)، در حالی که روش‌های مرکزیت درجه و مرکزیت نزدیکی کمترین شباهت را دارند (۰,۳۸).

■ هنر مدیریت سبد سرمایه‌گذاری بر اساس معيارهای مرکزیت ...

جدول (۳) ماتریس مشابهت معيارهای مرکزیت درجه

رتبه صفحه	مرکزیت بینابین	مرکزیت مقادیر ویژه	مرکزیت نزدیکی	مرکزیت درجه	
۰,۶۱۶	۰,۵۹۲	۰,۵۲۰	۰,۳۱۸	۱,۰۰۰	مرکزیت درجه
۰,۷۷۹	۰,۸۷۰	۰,۹۲۵	۱,۰۰۰	۰,۳۱۸	مرکزیت نزدیکی
۰,۹۵۵	۰,۸۹۸	۱,۰۰۰	۰,۹۲۵	۰,۵۲۰	مرکزیت مقادیر ویژه
۰,۸۲۲	۱,۰۰۰	۰,۸۹۸	۰,۸۷۰	۰,۵۹۲	مرکزیت بینابین
۱,۰۰۰	۰,۸۲۲	۰,۹۵۵	۰,۷۷۹	۰,۶۱۶	رتبه صفحه

نتیجه‌گیری و پیشنهادها

تجزیه و تحلیل شبکه سهام یک روش محبوب برای تجزیه و تحلیل روابط پیچیده در داده‌ها است. هدف این پژوهش بررسی شبکه سهام و مهم‌تر از آن بررسی معيارهای تعیین شده هر سهم در بازار بود.

این پژوهش ضمن بهره‌گیری از پنج معیار مرکزیت به منظور اندازه‌گیری روابط بین سهام، سبدی با ۲۵ سهم از بالاترین معیار مرکزیت شناسایی شود. یافته‌های این تحقیق می‌تواند به سرمایه‌گذاران و افراد فعال در بازار سرمایه در شناسایی سهام پیشرو بازار و انتخاب سبد سرمایه‌گذاری مناسب کمک کند.

با بررسی پژوهش حاضر می‌توان نتیجه گرفت در صورتی که معيارهای مرکزیت برای سهام اندازه‌گیری شود، سهامی که دارای میزان نسبی بالاتری از هر کدام از معیارها را دارا باشد می‌تواند تأثیر بیشتری بر دیگر سهام بازار داشته باشد از این رونحو تخصیص سرمایه به چنین سهامی می‌تواند برای سرمایه‌گذاران مسئله مهمی محسوب شود لذا پیشنهاد می‌شود در مطالعات آینده این بررسی بر روی تعداد بیشتری از سهام و معيارهای بیشتری صورت گیرد.

در ادامه، چند پیشنهاد پژوهشی برای پژوهشگران علاقه‌مند در این حوزه ارائه می‌شود: تجزیه و تحلیل روند زمانی معيارهای مرکزیت: در این پژوهش، معيارهای مرکزیت به صورت

استاتیک بررسی شدند. پیشنهاد می‌شود در مطالعات آینده، روند زمانی این معیارها نیز بررسی شود تا بتوان تأثیر آنها بر عملکرد سهام در بلندمدت را بهتر درک کرد.

تجزیه و تحلیل روند زمانی معیارهای مرکزیت می‌تواند به درک بهتر تأثیر این معیارها بر عملکرد سهام در بلندمدت کمک کند. به عنوان مثال، اگر یک سهام دارای روند صعودی در مرکزیت خود باشد، می‌توان انتظار داشت که عملکرد این سهام در بلندمدت نیز صعودی باشد. استفاده از روش‌های یادگیری ماشینی: پیشنهاد می‌شود در مطالعات آینده، از روش‌های یادگیری ماشینی پیشرفته‌تری استفاده شود تا بتوان سهام پیشرو بازار را با دقیقیت بیشتری شناسایی کرد. تحلیل تأثیر عوامل خارجی بر معیارهای مرکزیت: در این پژوهش، عوامل داخلی شرکت‌ها (قیمت سهم) بر معیارهای مرکزیت تأثیرگذار بودند. پیشنهاد می‌شود در مطالعات آینده، تأثیر عوامل خارجی مانند شرایط اقتصادی، سیاسی و اجتماعی نیز بر معیارهای مرکزیت بررسی شود.

فهرست منابع

- Allen, F., & Gale, D. (2000). Financial contagion. *Journal of political economy*, **108**(1), 1-33.
- Al-Taie, M. Z., & Kadry, S. (2017). **Python for graph and network analysis**. Springer.
- Bhattacharjee, B., Shafi, M., & Acharjee, A. (2017). Investigating the evolution of linkage dynamics among equity markets using network models and measures: The case of asian equity market integration. *Data*, **2**(4), 41.
- Bechis, L. (2020). Machine learning portfolio optimization: hierarchical risk parity and modern portfolio theory
- Chen, H., Xiao, K., Sun, J., & Wu, S. (2017). A double-layer neural network framework for high-frequency forecasting. *ACM Transactions on Management Information Systems (TMIS)*, **7**(4), 1-17.
- Chi, K. T., Liu, J., & Lau, F. C. (2010). A network perspective of the stock market. *Journal of Empirical Finance*, **17**(4), 659-667.
- de Pontes, L. S., & Rêgo, L. C. (2022). Impact of macroeconomic variables on the topological structure of the Brazilian stock market: A complex network approach. *Physica A: Statistical Mechanics and its Applications*, 604, 127660.
- George, Susan, and Manoj Changat. 2017. "Network Approach for Stock Market Data Mining and Portfolio Analysis." In 2017 International Conference on Networks & Advances in Computational Technologies (NetACT), IEEE, 251–56.
- Huang, Wei-Qiang, Xin-Tian Zhuang, and Shuang Yao. 2009. "A Network Analysis of the Chinese Stock Market." *Physica A: Statistical Mechanics and its Applications* 388(14): 2956–64.
- Hüttner, Amelie, Jan-Frederik Mai, and Stefano Mineo. 2018. "Portfolio Selection Based on Graphs: Does It Align with Markowitz-Optimal Portfolios?" *Dependence Modeling* 6(1): 63–87.
- Kullmann, L, J Kertesz, and R N Mantegna. 2000. "Identification of Clusters of Companies in Stock Indices via Potts Super-Paramagnetic Transitions." *Physica A: Statistical Mechanics and its Applications* 287(3–4): 412–19.
- Kumar, Sunil, and Nivedita Deo. 2012. "Correlation and Network Analysis of Global Financial Indices." *Physical Review E* 86(2): 26101.
- Liu, Jing, Chi K Tse, and Keqing He. 2011. "Fierce Stock Market Fluctuation Disrupts Scalefree Distribution." *Quantitative Finance* 11(6): 817–23.
- Mantegna, R. N. (1999). Hierarchical structure in financial markets. *The European Physical Journal B-Condensed Matter and Complex Systems*, **11**(1), 193-197.
- Nourahmadi, M., & Sadeghi, H. (2023). Application of Threshold-based Filtered Networks in Stock Portfolio Selection and Performance Evaluation. *Financial Economics*, **17**(64), 1-26. doi: 10.30495/fed.2023.705588(in persian)
- Nourahmadi, M., & Sadeqi, H. (2022). The Application of the Main Components in Investment Basket Management: A Case Study of Fifty Stock Exchange Companies. *Scientific Journal of Budget and Finance Strategic Research*, **3**(1), 95-71. (in persian)
- Onnela, J-P et al. 2003. "Dynamics of Market Correlations: Taxonomy and Portfolio Analysis." *Physical Review E* 68(5): 56110.
- Rasti, F., & Sadeqi, H. (2021). Development of Financial Networks Based on Cointegration Concept (A Study on Tehran Stock Exchange). *Financial Engineering and Portfolio Management*, **12**(46), 235-254. (in persian)

نشریه پژوهش های راهبردی بودجه و مالیه

- Vizgunov, Arsenii et al. 2014. "Network Approach for the Russian Stock Market." Computational Management Science 11(1–2): 45–55.
- Wei, K C John, Yu-Jane Liu, Chau-Chen Yang, and Guey-Shiang Chaung. 1995. "Volatility and Price Change Spillover Effects across the Developed and Emerging Markets." Pacific-Basin Finance Journal 3(1): 113–36.
- Zhang, P., Wang, T., & Yan, J. (2022). PageRank centrality and algorithms for weighted, directed networks. Physica A: Statistical Mechanics and its Applications, 586, 126438.