

پیش‌بینی روند حرکتی قیمت طلای جهانی با مدل‌های متقارن و نامتقارن گارچ-اسپلاین

یونس نادمی*

محمد رضا حدادی**، حامد فرهادی***

چکیده

مطالعه بازار سرمایه یک کشور موضوع اصلی بسیاری از تحقیقات در چند دهه گذشته بوده است. یکی از متغیرها، که توجه بسیاری از محققان و تحلیلگران را به خود جذب کرده است، روند حرکتی قیمت طلاست. طلا همواره رقیبی برای پول‌های رایج و جانشینی برای آن در یافای نقش ذخیره ارزش بوده و موقعیت خود را در بحران‌های سیاسی و اقتصادی حفظ کرده است. طلا به مثابة محافظی در مقابل افزایش یا کاهش ارزش پول و سرمایه‌گذاری امن موردنوجه قرار گرفته است. اهمیت عینی بازار طلا در مطبوعات مالی و انعکاس نوسانات روزانه قیمت آن به صورت برجسته این واقعیت را نشان می‌دهد که قیمت و عملکرد سرمایه‌گذاری طلا به منزله دارایی بسیار بالاهمیت است. با توجه به اهمیت قیمت طلا و تأثیرات اقتصادی حاصل از نوسانات قیمتی آن، پیش‌بینی قیمت طلا برای سرمایه‌گذاران به منظور حداقل سازی ریسک سرمایه‌گذاری اهمیت ویژه‌ای دارد. در این مقاله دقت پیش‌بینی مدل‌های مختلف حافظه کوتاه‌مدت و بلندمدت گارچ و مدل‌های متقارن و نامتقارن گارچ-اسپلاین در پیش‌بینی روند حرکتی قیمت طلای جهانی طی سال‌های ۲۰۰۰-۲۰۱۸ براساس معیار خطای RMSE ارزیابی شده است. نتایج نشان

* استادیار گروه علوم اقتصادی، دانشگاه آیت‌الله بروجردی (نویسنده مسئول)، Younesnадеми@abru.ac.ir

** استادیار گروه ریاضی، دانشگاه آیت‌الله بروجردی، haddadi@abru.ac.ir

*** کارشناس ارشد ریاضی مالی، دانشگاه آیت‌الله بروجردی، farhadi70hamed@yahoo.com

تاریخ دریافت: ۱۳۹۸/۰۴/۲۲، تاریخ پذیرش: ۱۳۹۸/۰۱/۱۸

می‌دهد که در افق‌های پیش‌بینی کوتاه‌مدت و بلندمدت مدل‌های گارچ-اسپلاین دقت پیش‌بینی بالاتری برای قیمت طلای جهانی در مقایسه با مدل‌های گارچ حافظه کوتاه‌مدت و بلندمدت داشته‌اند.

کلیدواژه‌ها: پیش‌بینی، قیمت طلای جهانی، سری زمانی، مدل‌های گارچ-اسپلاین.

طبقه‌بندی JEL: C22, L61.

۱. مقدمه

امروز بازارهای مالی (financial markets) نقشی کلیدی در تجهیزات و هدایت وجوده موجود در اقتصاد به‌سمت بخش‌های صنعتی و تولیدی و به‌تبع آن بهبود رشد اقتصادی دارند. بازار سرمایه (capital market) بهمنزله یکی از رکن‌های بازار مالی نقش بهسزایی در بسیج امکانات و سرمایه‌ای بهمنظور رشد و توسعه اقتصادی کشورها دارد و هم‌اکنون در بسیاری از کشورهای جهان نقش تأمین اعتبارات موردنیاز بنگاه‌های اقتصادی را بر عهده دارد (صنوبر ۱۳۸۶). در کشورهایی که بازارهای مالی خصوصاً بازار سهام پیشرفته و فعال وجود ندارد یا نهادینه نشده است و ارزش پول نیز به‌دلیل تورم مداوم کاهش می‌یابد، مردم برای جلوگیری از زیان‌های ناشی از تورم دارایی‌های خود را به‌صورت واقعی پس‌انداز می‌کنند. یکی از این نوع دارایی‌ها، که قابلیت نقدشوندگی نیز دارد، طلاست که در ایران و جهان همواره به‌عنوان پس‌انداز مطلوب در جامعه با استقبال روبه‌رو است (سرافراز و افسر ۱۳۸۴). طلا همواره بهمنزله رقیبی برای پول‌های رایج و جانشینی برای آن در ایفای نقش ذخیره ارزش موقعیت خود را در بحران‌های سیاسی و اقتصادی حفظ کرده است. طلا به‌مثابة محافظی دربرابر افزایش یا کاهش ارزش پول و سرمایه‌گذاری امن موردنوجه قرار گرفته است. اهمیت عینی بازار طلا در مطبوعات مالی و انکاس نوسانات روزانه قیمت آن به‌صورت برجسته این واقعیت را نشان می‌دهد که قیمت و عملکرد سرمایه‌گذاری طلا بهمنزله دارایی بسیار بالایی است (اقتصاد ایران ۱۳۹۰). امروزه سرمایه‌گذاران در بازارهای طلا بخش مهمی از اقتصاد هر کشور را تشکیل می‌دهند و با توجه به اهمیت قیمت طلا در بازارهای مالی و تأثیرات اقتصادی حاصل از نوسانات قیمتی آن، پیش‌بینی قیمت طلا برای سرمایه‌گذاران اهمیت ویژه‌ای دارد تا بتوانند کمترین ریسک را در سرمایه‌گذاری خود داشته باشند. بازار طلا از بازارهای پرتلاطم است که پیش‌بینی آینده آن می‌تواند در تصمیم‌گیری‌ها تأثیر مثبتی بر جای بگذارد. با آگاهی از قیمت طلا و پیش‌بینی صحیح آن

می‌توان فرایند تصمیم‌گیری خرید و فروش طلا در بازارهای جهانی را آسان و بهترین زمان اجرای معاملات و سرمایه‌گذاری‌ها را تعیین کرد. بنابراین، پیش‌بینی قیمت طلا از جهات گوناگون اهمیت دارد (بشارت‌نیا و طریقت ۱۳۹۵). در حال حاضر، طلا بهمنزله یک بازار بزرگ اقتصادی کنار بازارهای سرمایه دیگر پیش‌روی سرمایه‌گذاران قرار دارد و نوسانات قیمت آن بیش از پیش در متغیرهای اقتصادی و رونق و رکود سایر بازارها مؤثر است. در سال‌های اخیر رشد چشم‌گیر قیمت طلا در بازارهای جهانی همراه تأثیر آن در بازارهای موازی به نحوی بسیار موجب افزایش روند رشد سکه در کشور شده است. بررسی رشد چشم‌گیر طلا در بازارهای جهانی با وجود سیاست‌های کنترل کننده، که بازارهای داخلی نیز از آن بمنصب نیستند، حائز اهمیت است. در این پژوهش با بررسی مطالعات انجام‌شده در زمینه پیش‌بینی نوسانات طلا، این سؤال مطرح می‌شود که کدامیک از مدل‌های خانواده گارچ در پیش‌بینی نوسانات قیمت طلا جهانی عملکرد دقیق‌تری دارند. با توجه به طرح کلی و بیان موضوع و اساس کار مدل‌های تک‌رژیمی، فرضیه‌های این پژوهش به شرح زیر مطرح می‌شود:

(الف) مدل گارچ-اسپلاین (Spline-GARCH) در افق پیش‌بینی کوتاه‌مدت قیمت طلا عملکرد دقیق‌تری در مقایسه با مدل‌های خانواده گارچ دارد؛

(ب) مدل گارچ-اسپلاین در افق پیش‌بینی بلند‌مدت قیمت طلا عملکرد دقیق‌تری در مقایسه با مدل‌های خانواده گارچ دارد.

به این منظور، مقاله حاضر در پنج بخش ساماندهی شده است که در ادامه و پس از مقدمه در بخش دوم ادبیات موضوع شامل مبانی نظری و شواهد تجربی توضیح داده می‌شود. بخش سوم معرفی مدل‌های پژوهش، بخش چهارم معرفی داده‌ها و نتایج برآورد، و بخش پایانی نتیجه‌گیری و ارائه پیش‌نهاد است.

۲. مبانی نظری و مروری بر مطالعات گذشته

پیش‌بینی (forecasting) فرایند برآورد موقعیت‌های ناشناخته است. پیش‌بینی پیش‌گویی درمورد رویدادهای آینده را در اختیار می‌گذارد و می‌تواند تجارب گذشته را به پیش‌بینی حوادث آینده بدل کند. در سال‌های اخیر پیش‌بینی به پیش‌بینی شیوه طرح تقاضا در کسب و کار روزانه شرکت‌های سازنده تبدیل شده است (Armstrong 2006).

پیش‌بینی عنصری کلیدی در تصمیم‌گیری مدیریت و کنترل ریسک است و برای بسیاری از سازمان‌ها و نهادها حائز اهمیت است. به عبارتی، هر سازمان به منظور تصمیم‌گیری آگاهانه و استفاده بهینه از دارایی‌های خود باید قادر به پیش‌بینی باشد. اصولاً باید پیش‌بینی عوامل غیرقابل کنترل به انتخاب‌ها و تصمیم‌گیری‌ها در مقایسه با زمانی که این پیش‌بینی اتفاق نمی‌افتد بهتر عمل کند (آیت‌الله‌ی ۱۳۷۷). هر سازمانی به منظور تصمیم‌گیری آگاهانه باید قادر به پیش‌بینی باشد. ازان‌جاکه پیش‌بینی وقایع آینده در فرایند تصمیم‌گیری در سازمان تأثیر مهمی دارد، پیش‌بینی برای بسیاری از سازمان‌ها و نهادها حائز اهمیت بالقوه‌ای است. بنابراین، بیش‌تر تصمیمات مدیریت در تمام سطوح سازمان به‌طور مستقیم یا غیرمستقیم به حالتی از پیش‌بینی آینده بستگی دارد.

مسائلی که پیش‌بینی در آن‌ها مطرح می‌شود دو گروه‌اند (Armstrong 2006):

الف) مسائلی که پیش‌بینی با هدف طبقه‌بندی ورودی‌ها و تعیین این‌که هر ورودی متعلق به چه طبقه‌ای است انجام می‌شود. خروجی در این‌جا متغیری اسمی (nominal variable) است؛

ب) مسائلی که با تخمین یا رگرسیون پیش‌گویی یک متغیر پیوسته مثل تعیین قیمت روز بعد سهام انجام می‌شود. در این‌جا خروجی متغیر عددی (numerical variable) است.

در پیش‌بینی باید دوره پیش‌بینی، افق پیش‌بینی، و فاصله پیش‌بینی را مدنظر قرار داد که هر کدام در ادامه به اختصار معرفی می‌شود:

الف) دوره پیش‌بینی: دوره پیش‌بینی نوع پیش‌بینی را تعیین می‌کند. مثلاً این‌که پیش‌بینی روزانه، هفتگی، ماهانه، یا فصلی است؛

ب) افق پیش‌بینی: تعداد دوره‌هایی را تعیین می‌کند که پیش‌بینی در آینده برای آن انجام می‌شود. مثلاً پیش‌بینی هفتگی با افق پنج هفته انجام شود؛

ج) فاصله پیش‌بینی: مشخص کننده مدت زمانی است که پیش‌بینی‌های جدید تهیه می‌شوند. فاصله و دوره پیش‌بینی غالباً یکسان در نظر گرفته می‌شود و دوره و افق پیش‌بینی معمولاً از طریق فرایند تصمیمی که نیاز به پیش‌بینی دارد دیکته می‌شود.

اغلب این پیش‌بینی‌ها براساس ویژگی‌های سری زمانی داده‌ها انجام می‌شود. دوره پیش‌بینی در پیش‌بینی‌های میان‌مدت بین سه ماه تا دو سال است. در این نوع پیش‌بینی ویژگی‌های ساختار اقتصادی و روابط بین متغیرها نیز کنار مقادیر وقفه‌ای متغیرها اهمیت

بیشتری پیدا می‌کند. پیش‌بینی‌های بلندمدت غالباً بیش از دو سال‌اند، پویایی‌های کوتاه‌مدت نادیده گرفته می‌شود، و روی روندها و ویژگی‌های ساختار اقتصاد بیشتر تمرکز می‌شود (ibid.).

مطالعه بازار سرمایه یک کشور، که طیف گسترده‌ای از متغیرهای اقتصاد کلان و ملی است، موضوع اصلی بسیاری از تحقیقات در چند دهه گذشته بوده است. یکی از متغیرها که توجه بسیاری از محققان و تحلیل‌گران را به خود جذب کرده نوسانات بازار طلاست (ابطحی و همکاران ۱۳۹۲). طلا از دیرباز مورد توجه انسان بوده و همیشه به منزله کالایی بالرزش و با نقدشوندگی بالا دادوستد می‌شده است. در اکثر کشورهای جهان، طلا نه فقط کالایی زیستی است، بلکه به‌منظور کالایی سرمایه‌گذاری نیز دادوستد می‌شود و این کارکرد طلا به منزله انتخابی سرمایه‌گذاری در زمان رکورد بازارهای مالی محسوس‌تر نیز می‌شود. داده‌های تاریخی قیمت جهانی طلا در چهل سال گذشته با توجه به رویدادهای مهم مؤید این موضوع است (گودرزی و امیری ۱۳۹۲). طلا همواره به منزله فلزی گران‌بها مورد توجه بشر بوده است. برخورداری از ویژگی‌های خاصی نظیر ارزش زیاد نسبت به وزن و حجم آن و اکسیده‌نشدن در مقابل هوا سبب شده است تا طی هزاران سال این فلز نقش برجسته‌ای در پیشرفت جنبه‌های اجتماعی و اقتصادی جوامع داشته باشد. اهمیت تاریخی طلا به حدی بود که تا قرن نوزدهم از طلا به عنوان پول استفاده می‌شد، اما با رواج پول کاغذی و اعتباری استفاده از سکه طلا همواره به منزله پول رایج به تدریج کاهش یافت و نهایتاً در اوایل قرن بیستم از بین رفت. با این حال، طلا همواره به منزله رقیبی برای پول‌های رایج و جانشینی برای آنها در این‌ایام نقش ذخیره ارزش موقعیت خود را در بحران‌های سیاسی و اقتصادی حفظ کرده است (عشق‌آبادی ۱۳۹۱). در اقتصاد جهانی این محصول از مهم‌ترین کالاهای اساسی محسوب می‌شود که نقش بهسزایی در تعیین بسیاری از معادلات منطقه‌ای دارد.

نقش طلا در جایگاه فلزی بالرزش و وسیله‌ای برای حفظ ارزش دارایی در مقابل خطرهای ناشی از افزایش تورم و کاهش ارزش ارزهای مختلف بر کسی پوشیده نیست و به مثابة سرمایه ملی و پشتونه اقتصادی کشور مطرح است. این مسئله طلا را در کانون توجه بسیاری از مردم، اقتصاددانان، و فعالان بازارهای مالی قرار داده است (جلیلی و همکاران ۱۳۹۶). قیمت طلا و روند تغییرات آن در اقتصاد ملی و اقتصاد جهانی اهمیت زیادی دارد؛ از این‌رو، نوسانات قیمت طلا تأثیرات درخور توجهی در اقتصاد کشورها اعم از کشورهای توسعه یافته و در حال توسعه دارد.

امروزه پیش‌بینی متغیرهای اقتصادی اهمیت ویژه‌ای برای سیاست‌گذاران و سایر واحدهای اقتصادی دارد. درنتیجه در دهه‌های اخیر، مدل‌های پیش‌بینی گوناگونی توسعه یافته که به رقابت با یکدیگر مشغول‌اند. ارتباط پیش‌بینی متغیرهای اقتصادی با عملکرد سیاست‌های پولی و مالی کشورها اهمیت پیش‌بینی را افزون‌تر نیز کرده است. در حال حاضر، اکثر دولتها و بانک مرکزی سیاست‌های مالی و پولی‌شان را نه صرفاً بر مبنای وضع موجود، بلکه بر مبنای پیش‌بینی‌های کوتاه‌مدت و بلندمدت از متغیرهای کلیدی اقتصادی تدوین کرده و به اجرا گذاشته‌اند (مشیری ۱۳۸۰).

تاکنون روش‌های زیادی برای پیش‌بینی قیمت طلا به کار رفته است، از جمله روش‌های سنتی کمی مانند رگرسیون و مدل‌های سری زمانی که برای پیش‌بینی در بازارهای مالی نیز بسیار موردنظر بوده‌اند. ازان‌جاكه بازار طلا سیستمی خطی است، استفاده از روش‌های کلاسیک خطای پیش‌بینی را افزایش می‌دهد. با توسعه روش‌های غیرخطی همچون شبکه‌های عصبی و شبکه‌های عصبی فازی، می‌توان از این روش‌ها برای پیش‌بینی نوسانات قیمت طلا استفاده کرد (امیرحسینی و داورپناه ۱۳۹۵).

در زمینه مدل‌سازی نوسانات و ویژگی‌های بازدهی طلا و نیز روش‌های گوناگون پیش‌بینی نوسانات، تحقیقات متعددی انجام شده است که هریک از آن‌ها با درنظرگرفتن موقعیت‌های مختلف به نتایج متفاوتی دست یافته است.

۱.۲ مطالعات داخلی

احمدی و احمدلو (۱۳۹۰) با استفاده از روش باکس-جنکینز قیمت قراردادهای آتی سکه در بورس کالای ایران را پیش‌بینی کرده‌اند. نتایج تحقیق نشان داد که دوره موردبررسی مدل آریما با دو وقفه خودرگرسیون و دو وقفه میانگین متحرک برای پیش‌بینی قیمت قرارداد آتی سکه طلا مدل مناسبی است و توانایی پیش‌بینی قیمت قرارداد آتی سکه را دارد.

در مطالعه زرائنزاد و همکاران (۱۳۹۱) یک شبکه عصبی فازی ANFIS بر مبنای مدل تاکاگی-سوگنو و همچنین الگوریتم یادگیری پس انتشار و حداقل مربعات خطأ درجهت بهبود دقت پیش‌بینی و افزایش سرعت همگرایی استفاده شد. بازه زمانی به کاررفته برای پیش‌بینی قیمت روزانه طلا در مطالعه مذکور از ۱۲/۰۷/۲۰۱۰-۰۵/۱۸-۲۰۱۲ است. نتایج با توجه به معیارهای متدالو ارزیابی خطای پیش‌بینی نشان می‌دهد که مدل شبکه عصبی ANFIS در مقایسه با مدل ARIMA پیش‌بینی دقیق‌تری ارائه داده است.

امیرحسینی و داورپناه (۱۳۹۴) با استفاده از الگوریتم پرواز پرندگان و الگوریتم ژنتیک و ترکیبی از این دو الگو قیمت طلا را پیش‌بینی کردند. نتایج حاکی از این بود که استفاده از الگوی ترکیبی پرواز پرندگان با الگوی ژنتیک به علت پوشش نقاط ضعف هریک از الگوها و استفاده از نقاط قوت آنها در مسیر پیش‌بینی دقیق‌تر بود.

اسکندری (۱۳۹۶) در پژوهشی از سه مدل (گارچ، آی‌گارچ، و فیگارچ) برای پیش‌بینی نوسان‌های قیمت طلا و نرخ دلار در بازار آزاد و مدل تصحیح خطای برداری و هم‌گرایی یوهانسن - جوسیلیوس برای ارزیابی نوسان‌های قیمت طلا و نرخ دلار در بازار آزاد بر شاخص کل قیمت سهام اوراق بهادار تهران استفاده کرد. داده‌های به کاربرده شده از نوع روزانه و از فروردین ۱۳۸۸ تا دی ۱۳۹۶ است. نتایج نشان داد که مدل فیگارچ بهتر از سایر مدل‌ها نوسان‌های قیمت طلا را پیش‌بینی می‌کند، اما برای نوسان‌های قیمت دلار در بازار آزاد با شاخص کل قیمت سهام رابطه معنی‌داری دارد و با توجه به الگوی تصحیح برداری و هم‌گرایی یوهانسن - جوسیلیوس نوسان‌های قیمت طلا و شاخص قیمت کل سهام هم‌گرایست.

۲.۲ مطالعات خارجی

در مطالعه پاریزی و همکاران برای پیش‌بینی یک تا شش گام به جلو تغییرات طلا از شبکه عصبی چرخشی و شبکه عصبی بازگشتی استفاده شد. نتایج آنها نشان داد شبکه‌های عصبی به مدل خودرگرسیون میانگین متحرک برتری دارد (Paris et al. 2008).

شفیعی و توپال (2010) Shafei and Topal مطالعه‌ای در زمینه روند بلندمدت قیمت طلا و رابطه آن با دو عامل قیمت نفت و تورم انجام دادند. در این مطالعه داده‌های چهل ساله (۱۹۶۸-۲۰۰۸) طلا را مطالعه کردند و مدل پیش‌نهادی خود را در این بازه آزمون و برای ده سال آینده پیش‌بینی کردند. این مطالعه نشان داد که قیمت طلا رابطه مستقیمی با قیمت نفت دارد، اما رابطه محسوسی بین تورم و قیمت طلا برقرار نیست.

بنتس (Bentes) در پژوهشی با عنوان «پیش‌بینی نوسانات در بازار طلا تحت چهارچوب‌های FIGARCH، GARCH، IGARCH: یافته‌های جدید» با استفاده از داده‌های روزانه آگوست ۱۹۷۶ تا فوریه ۲۰۱۵ و تقسیم‌کردن نمونه به دو دوره از

داده‌های درون نمونه از دوم آگوست ۱۹۷۱ تا ۲۴ اکتبر ۲۰۰۸ برای برآورد مدل استفاده کرد و نتایج را در برون نمونه از ۲۷ اکتبر ۲۰۰۸ تا ۶ فوریه ۲۰۱۵ پیش‌بینی کرد. وی در این پژوهش مدل‌های GARCH(1,1), IGARCH(1,1) و به صورت ویژه FIGARCH(1,d,1) را به کار برده است. نتایج نشان داد مدل FIGARCH(1,d,1) بهترین مدل برای دربرگرفتن وابستگی‌های خطی در واریانس شرطی بازده طلاست که اغلب به وسیله معیارهای اطلاعات به دست می‌آید.

سپیان (Sopian) در پژوهشی نوسانات قیمت طلا را با استفاده از مدل ARIMA-GARCH پیش‌بینی کرد. تمام مدل‌ها تحت سه فرض توزیع شده نرمال، تی – استیودنت، و GED برآورد می‌شوند. نتایج حاکی از این بود که ARIMA(2,0,2) بهترین مدل عملکرد را برای پیش‌بینی بازگشت طلا ارائه داد. هم‌چنین توزیع بازگشت با مدل ARIMA(2,0,2)-GARCH-GED و مدل ARIMA(2,0,2)-GARCH-N مجموع بازدهی بیشتری از مدل ARIMA(0,0,2)-GARCH-t دارد.

در پژوهشی دوری و بینگ (Dory and Bing) به دنبال مدل قیمت طلا در بورس طلای شانگ‌های (SGE) بوده‌اند و توانایی پیش‌بینی مدل خانواده ARCH را ارزیابی کرده‌اند. این تجزیه و تحلیل طی سال‌های ۲۰۱۶–۲۰۰۲ به ترتیب به منزله در نمونه و خارج از نمونه به کار می‌روند. نتایج عملکرد آماری درون نمونه نشان می‌دهد که مدل‌های GARCH و EGARCH و در عملکرد خارج از نمونه مدل GARCH به منزله بهترین مدل برای بازده انتخاب شده‌اند و هم‌چنین براساس توزیع تی – استیودنت مدل GARCHM و GARCH بهترین مدل برای پیش‌بینی درون نمونه و خارج از نمونه‌اند.

با مطالعه پژوهش‌های انجام‌شده در زمینه مدل‌سازی نوسانات و ویژگی‌های بازدهی طلا و نیز روش‌های مختلف پیش‌بینی نوسانات می‌توان مشاهده کرد که تاکنون تحقیقات زیادی با انواع روش‌های منفرد و ترکیبی در زمینه پیش‌بینی در حوزه مالی انجام شده است که همگی در صدد کاهش خطای حاصل از پیش‌بینی بوده‌اند. در ایران تاکنون در زمینه پیش‌بینی روند حرکت قیمت طلای جهانی با روش ترکیبی گارچ-اسپلاین پژوهشی انجام نشده است. بنابراین، این پژوهش سعی داشت تا روند حرکت قیمت طلای جهانی را با این روش پیش‌بینی کند و این می‌تواند بر اهمیت کار در این پژوهش بیفزاید. هم‌چنین مدل گارچ-اسپلاین و گارچ‌های کلاسیک در زمینه پیش‌بینی قیمت طلای جهانی ارزیابی و با یکدیگر مقایسه شدند.

۳. روش‌شناسی پژوهش

۱.۳ مدل ARMA (p, q)

به طور کلی، فرایندی را ARMA(p, q) می‌نامند که شامل p مرتبه جمله خودرگرسیون و q مرتبه جمله میانگین متحرک باشد. به عبارت دیگر، شامل p مرتبه جمله با وقهه از متغیر وابسته و q مرتبه جمله با وقهه از جملات اخلال باشد. هم‌چنین اگر یک سری پس از d مرتبه تفاضل‌گیری مانا شود و سپس آن را با فرایند ARMA (p, q) مدل‌سازی کنیم، در این صورت سری زمانی اصلی سری زمانی خودرگرسیون میانگین متحرک انباشته ARIMA (p, d, q) است (Gojartati 2008). مدل عمومی ARMA(p, q) عبارت است از:

$$y_t = \mu + \varphi_1 y_{t-1} + \varphi_2 y_{t-2} + \cdots + \varphi_p y_{t-p} + \varepsilon_t - \theta_1 y_{t-1} - \theta_2 y_{t-2} = -\cdots - \theta_q \theta_{t-q} \quad (1)$$

$$\varepsilon_t \sim i.i.d(0, \sigma^2) \quad (2)$$

که در آن ε_t سری نویفه سفید و p و q اعداد صحیح غیرمنفی‌اند، ضمن این‌که φ_p و θ_q ضرایب مدل‌اند.

۲.۳ مدل GARCH

زمانی نسبتاً طولانی است که اقتصادسنجی‌دانان و محققان پی برده‌اند که بازده دارایی‌های مالی دارای ویژگی خوش‌بندی تغییرات است، یعنی توزیع احتمال فراوانی آن‌ها چولگی و کشیدگی بیش‌تری از توزیع احتمال فراوانی نرمال دارد. در دو دهه اخیر مدل‌های آمار برای نشان‌دادن این وابستگی‌ها پدید آمده‌اند. نخستین مدل برای توضیح وابستگی از نوع خوش‌بندی تغییرات سری زمانی را انگل (Engle 1982) مطرح کرد. وی مدل خودرگرسیون واریانس ناهم‌سانی شرطی (ARCH) را برای توجیه این نوع از وابستگی‌ها در سری زمانی مطرح کرد. بعد از وی مطالعات گوناگونی از جانب سایر اقتصاددانان مانند بولرسو (Bollerslev 1982) انجام شد و مدل‌های دیگری از نوع ARCH مانند مدل خودرگرسیون واریانس ناهم‌سانی شرطی تعمیم‌یافته (GARCH) به وجود آمدند تا بتوانند این ویژگی بازدهی‌های دارایی‌های مالی را به خوبی توضیح دهند. بیش‌تر مطالعات تجربی نشان داده‌اند که مدل‌های نوع GARCH توانایی بیش‌تری در مدل‌سازی و پیش‌بینی داشتند. یک مدل کلی ((ARCH(q)) به صورت معادله ۳ است:

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^q \alpha_i \varepsilon_{t-1}^2 + V_t \quad (1)$$

مشکلی که در عمل هنگام استفاده از این مدل‌ها رخ می‌دهد این است که وقتی q عدد بزرگی باشد، به طور معمول باعث نقض فرض غیرمنفی بودن و شرایط مانایی معادله واریانس است. مدل GARCH را بولرسو (Bollerslev 1982) توسعه داد که راهکاری برای حل این مشکل و نیز مدلی به صرفه در تعداد پارامترهای (Johnston and Scoot 2000).

واریانس شرطی علاوه بر q توان دوم گذشته، شامل p وقفه واریانس شرطی گذشته (σ_{t-j}^2) است. معادله واریانس شرطی در یک مدل GARCH(p, q) به صورت معادله ۴ است:

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^q \alpha_i \varepsilon_{t-1}^2 + \sum_{j=1}^p \beta_j \sigma_{t-j}^2 V_t \quad (2)$$

فعالان و تحلیل‌گران بازارهای مالی همیشه به دنبال یافتن تخمین‌هایی دقیق از واریانس شرطی قیمت دارایی‌های مالی‌اند. از آنجاکه مدل‌های گارچ در پیش‌بینی نوسانات شرطی توانایی زیادی دارند، شکل‌های کامل‌تری از این مدل‌ها ظهور یافته است و به طور خاص برای تخمین واریانس شرطی دارایی‌ها و ابزارهای مالی به کار می‌روند. واریانس شرطی این مدل‌ها در جدول ۱ ارائه شده است.

جدول ۱. واریانس شرطی مدل‌های مختلف گارچ (Gojarati 2008)

مدل	معادله واریانس شرطی
EGARCH	$Ln(h_t) = \alpha_0 + \alpha_1 \left(\frac{\varepsilon_{t-1}}{h_{t-1}^{0.5}} \right) + \mu_1 \left \frac{\varepsilon_{t-1}}{h_{t-1}^{0.5}} \right + \beta_1 Ln(h_{t-1})$
FIGARCH	$Ln(h_t) = \alpha_0 + (1 + \psi L) (1 - \phi(L))^{-1} (1 - L)^{-d} g(\varepsilon_t)$
HYGARCH	$h_t = \frac{\alpha_0}{1 - \beta_1} + \{1 - [1 - \beta_1]^{-1} \emptyset(L) [1 + K(1 - L)^d]\} \varepsilon_{t-1}^2$
GJR-GARCH	$h_t = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \beta_1 h_{t-1} + \lambda_1 \varepsilon_{t-1}^2 I_{t-1}$ $\begin{cases} I_{t-1} & , \quad \varepsilon_{t-1} < 0 \\ I_{t-1} & , \quad \varepsilon_{t-1} \geq 0 \end{cases}$

۳.۳ مدل Spline-GARCH

برخلاف بسیاری از مدل‌های گارچ موجود، مدل Spline-GARCH انگل و رانجل (Engle and Rangle 2008) فرض نمی‌کند واریانس غیرشرطی طی زمان ثابت است، اما به صورت

تابعی از زمان تغییر می‌کند. براساس تعریف انگل (Engle 1982) از فرایнд واریانس ناهم‌سانی شرطی (ARCH) خواهیم داشت:

$$\varepsilon_t = \vartheta_t \sigma_t \quad (3)$$

که در آن ϑ_t نووفه سفید با واریانس یک و مستقل از ε_{t-1} است. ازین‌رو، انگل و رانجل در مدل گارچ-اسپلاین معادله ۵ را با استفاده از یک ضریب τ_t چندضلعی به صورت زیر نوشتند.

$$\varepsilon_t = \tau_t s_t \vartheta_t \quad (4)$$

در مدل آن‌ها، σ_t به منزله $\tau_t s_t$ تجزیه می‌شود، عامل τ_t یک تابع اسپلاین درجه دوم نمادین با K گره است و با یک مؤلفه GARCH(p,q) ضرب می‌شود.

$$s_t^2 = \sum_{j=1}^{\max(p,q)} (\alpha_j + \beta_j) + \sum_{j=1}^q \alpha_i \left(\frac{\varepsilon_{t-i}}{\tau_{t-i}} \right)^2 + \sum_{j=1}^p \beta_j s_{t-j}^2 \quad (5)$$

$$\tau_t^2 = \omega s x p \left(\delta_0 t + \sum_{i=1}^k \delta_i [(t - t_{i-1})_+]^2 \right) \quad (6)$$

که در آن w , α_1 , β_1 و δ_1 برای $t = 0, \dots, k$ پارامترها هستند. هم‌چنین خواهیم داشت:

$$\begin{cases} X_+ = X & x > 0 \\ 0 & 0 \leq x \leq w \end{cases} \quad (7)$$

و $\{t_0 = 0, t_1, \dots, t_{k-1}\}$ پارامترهای شاخص زمان‌اند که فاصله‌های زمانی را به k فاصله برابر انجام می‌دهند. خصوصیات s_t^2 ممکن است در میان سایر معادلات GARCH موجود باشد، در صورتی که $E(s_t) = 1$ باشد.

باتوجه به مدل Spline-GARCH می‌توان مدل Spline-GJR را نیز به صورت معادله ۱۰ تعریف کرد:

$$\begin{aligned} s_t^2 &= 1 - \sum_{j=1}^{\max(p,q)} (\alpha_i + \beta_i + \gamma_i E(s_{t-j}^-)) \\ &+ \sum_{i=1}^q \alpha_i \left[\left(\frac{\varepsilon_{t-i}}{\tau_{t-i}} \right)^2 + \gamma_i s_{t-i}^- \left(\frac{\varepsilon_{t-i}}{\tau_{t-i}} \right)^2 \right] + \sum_{j=1}^p \beta_j s_{t-j}^2 \end{aligned} \quad (8)$$

که (s_t^-) متغیری ساختگی است و زمانی مقدار دریافت می‌کند که $\left(\frac{\varepsilon_t}{\tau_t} \right)$ منفی باشد.

در غیراین صورت برابر صفر است. برای توزیع نرمال و تی-استیومنت مقدار $E(s_t^-) = 0/5$

است. توجه داشته باشید که هیچ متغیر توضیحی در معادلات GARCH وجود ندارد، اما می‌تواند در تابع Spline گنجانده شود.

درواقع تابع Spline به شرح زیر است:

$$\tau_t^2 = \omega sxp \left(\delta_0 \frac{t}{T} + \sum_{i=1}^k \delta_i \left[\frac{(t - t_{i-1})_+}{T} \right]^2 \right) \quad (9)$$

که متغیر روند بهمنظور جلوگیری از مشکلات عددی هنگام بهینه‌سازی بین ۰ و ۱ است. علاوه بر این، متغیرهای توضیحی می‌توانند تابع نمایشی را خطی دار کنند.

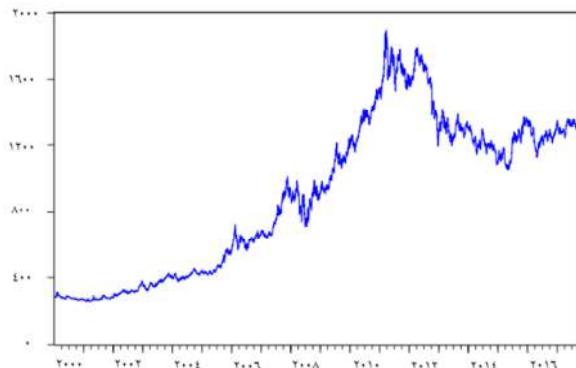
با توجه به این نوع محدودیت در ثابت معادله GARCH، واضح است که $\text{Var}(\varepsilon_t) = \tau_t^2$ به طوری که اجزای τ_t^2 بهمنزله واریانس غیرشرطی قابل تفسیر است. در حالی که s_t^2 جزء واریانس شرطی است.

تابع فوق با استفاده از روش‌های محاسبات عددی ماکریم می‌شود. در این پژوهش فرایند برآورد مدل‌های تک‌رژیمی گارچ و مدل گارچ-اسپلاین با استفاده از نرم‌افزار Oxmetrics⁷ انجام می‌شود.

۴. توصیف داده‌ها و نتایج برآورد مدل‌ها

۱.۴ توصیف داده‌ها

در این مقاله از داده‌های روزانه قیمت طلای جهانی در بازه زمانی ۲۰۱۸/۰۶/۲۶-۲۰۰۰/۰۱/۰۴ استفاده شده است. بازه مذکور شامل ۴۶۳۴ مشاهده است. نمودار سری زمانی روزانه قیمت طلای جهانی در بازه زمانی ذکر شده به صورت نمودار ۱ است.



نمودار ۱. سری زمانی قیمت طلای جهانی

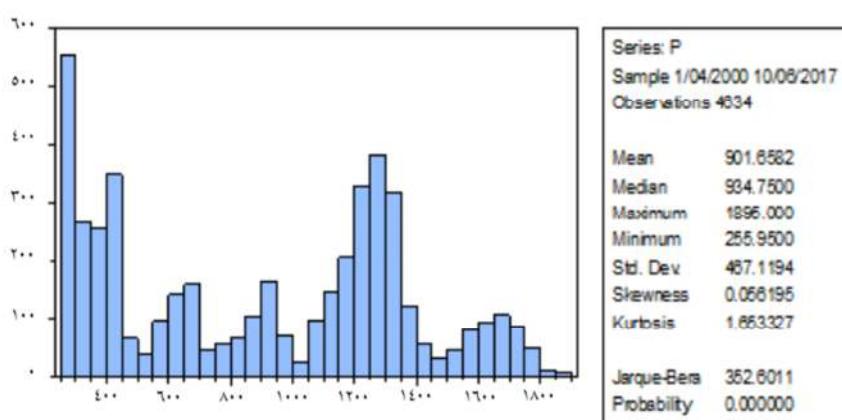
جدول ۲ برخی از آمارهای توصیفی قیمت طلای جهانی را نشان می‌دهد. کمترین میزان قیمت در بازهٔ موردنظری $255/9500$ تومان و بیشترین میزان ثبت شدهٔ قیمت مربوط به تاریخ ۵ سپتامبر ۲۰۱۱ در همین بازهٔ $1895/000$ تومان است.

جدول ۲. آمار توصیفی داده‌ها

میانگین داده	میانه داده	ماکزیمم داده	مینیمم داده
۹۰۱/۶۵۸۲	۹۳۴/۷۵۰۰	۱۸۹۵/۰۰۰	۲۵۵/۹۵۰۰

منبع: محاسبات پژوهش

نمودار ۲ مربوط به داده‌های جدول ۲ است:



نمودار ۲. نمودار توزیع داده‌ها

همان‌طورکه در نمودار ۲ مشاهده می‌شود، سری مربوط به داده‌های موردنظر دنبالهٔ پهن دارد، به‌دلیل این‌که چولگی (skidding) مربوط به داده‌ها غیرصفر است که نشان‌دهندهٔ این است که توزیع موردنظر متقارن نیست و چولگی دارد. از طرفی، مشاهده می‌شود که توزیع داده‌ها از چپ کشیدگی (elongation) دارد. براساس ضرایب چولگی و کشیدگی، آماره مربوط به آزمون جارک-برا (Jarque-Bera) به‌دست می‌آید که آزمون نرمال‌بودن توزیع جملات خط را تحت فرضیهٔ صفر (نرمال‌بودن جملهٔ خط) بررسی می‌کند. براساس نتایج جارک-برا مقدار احتمال آن صفر است (کوچک‌تر از 0.05) که نشان‌دهندهٔ این است که جملات خطی متغیر موردنظری از توزیع نرمال پیروی نمی‌کنند.

۲.۴ بررسی مانایی داده‌ها

جدول ۳ نتایج مربوط به آزمون مانایی (ریشهٔ واحد) سری داده‌های طلای جهانی با استفاده از آزمون دیکی - فولر (Dickey Fuller test) براساس فرضیه صفر وجود ریشهٔ واحد (متغیر موردنظر نامناسب) را نشان می‌دهد.

جدول ۳. نتایج مانایی سری

مقادیر ٪۱۰ بحرانی	مقادیر ٪۵ بحرانی	مقادیر ٪۱ بحرانی	احتمال	مقدار محاسبه	آزمون	فرض صفر
-۲/۵۶۷۰۴۱	-۲/۸۶۱۹۶۸	-۳/۴۳۱۵۷۹	۰/۴۸۱۷	-۱/۱۸۸۴۹۷	دیکی - فولر	وجود ریشهٔ واحد

منبع: محاسبات پژوهش

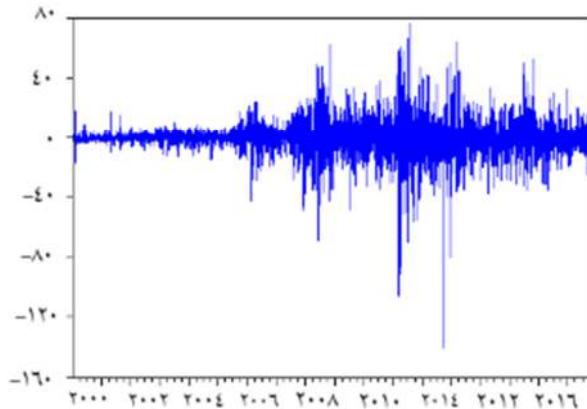
باتوجه به نتایج جدول ۳، چون آماره احتمال آزمون بیشتر از ۰/۰۵ است و قدر مطلق مقدار محاسبه شده کمتر از مقادیر بحرانی است، نتیجه می‌گیریم که فرض صفر ماردا نمی‌شود و سری موردنظر ریشهٔ واحد دارد و نامناسب است. ازین‌رو، رفع مشکل نامنایی را با تفاضل‌گیری انجام می‌دهیم. جدول ۴ نتایج مانایی سری را برای تفاضل مرتبه اول نشان می‌دهد.

جدول ۴. نتایج مانایی سری تفاضلی شده

مقادیر ٪۱۰ بحرانی	مقادیر ٪۵ بحرانی	مقادیر ٪۱ بحرانی	احتمال	مقدار محاسبه	آزمون	فرض صفر
-۲/۵۶۷۰۴۱	-۲/۸۶۱۹۶۸	-۳/۴۳۱۵۷۹	۰/۰۰۰۱	-۶۸/۴۰۷۸۴	دیکی - فولر	وجود ریشهٔ واحد

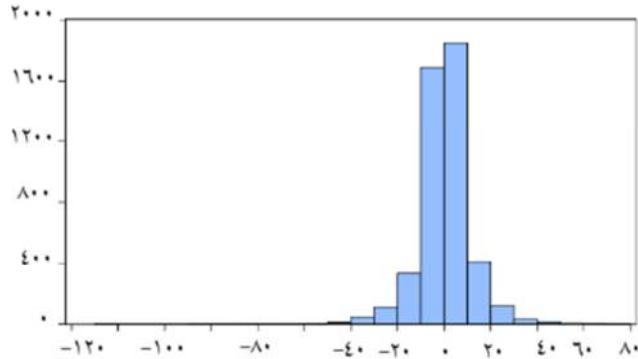
منبع: محاسبات پژوهش

نتایج جدول ۴ نشان می‌دهد که قدر مطلق مقدار آماره این آزمون برای متغیر موردنظر از مقادیر بحرانی بیشتر و مقدار احتمال آن کمتر از ۰/۰۵ است. بنابراین، فرضیه صفر (وجود ریشهٔ واحد) رد می‌شود و سری از فرایند تصادفی مانا پیروی می‌کند. نمودار ۳ سری تفاضل‌گیری شده را نشان می‌دهد.



نمودار ۳. نمودار تفاضلی قیمت طلای جهانی

با توجه به نمودار ۳ می‌توان نتیجه گرفت که سری تفاضلی شده در مقایسه با روند سری داده‌ها پراکندگی متقارن دارد. نمودار ۴ توزیع داده‌های تفاضلی شده را نشان می‌دهد.



نمودار ۴. توزیع سری تفاضلی داده‌ها

۳.۴ آزمون لاغرانژ

استفاده از الگوی واریانس ناهمسانی شرطی نیازمند وجود آثار ناهمسانی واریانس در پس‌ماندهای معادله میانگین است که آزمون متداول برای وجود این آثار ضریب لاغرانژ

است. جدول ۵ نتایج آزمون ضریب لاگرانژ ARCH-LM را به منظور بررسی ثابت یا متغیربودن واریانس جمله خطأ (ناهمسانی واریانس) نشان می‌دهد.

جدول ۵. نتایج آزمون لاگرانژ

نتیجه آزمون	Prob	آماره آزمون ARCH_LM
عدم رد فرضیه صفر: تایید وجود آثار ناهمسانی	.۰/۰۰	۶۲/۰۸۸۹۲

منبع: محاسبات پژوهش

۴.۴ برآورد پیش‌بینی بروزنمونه‌ای مدل‌های پژوهش

در این بخش ابتدا برآورد مدل‌های مختلف گارچ با تصریح‌های مختلف معادله میانگین شرطی و درنهایت مدل‌های گارچ – اسپلاین در دقت پیش‌بینی بروزنمونه‌ای برای نوسانات قیمت طلا در دوره‌های ۱، ۵، ۱۰، و ۲۲ گزارش داده می‌شود و از طریق معیار جذر میانگین مربع خطای پیش‌بینی (RMSE) ارزیابی می‌شوند. جداول ۶ و ۷ این نتایج را گزارش می‌دهند.

جدول ۶. نتایج پیش‌بینی مدل‌های حافظه کوتاه‌مدت و بلندمدت گارچ

مدل	1-step RMSE	10-step RMSE	10-step RMSE	22-step RMSE
AR(1) – GARCH(1, 1)	۱/۵۱۱	۶/۸۲۴	۵/۶۴۱	۶/۳۱۸
AR(2) – GARCH(1, 1)	۱/۵۱۵	۶/۸۲۱	۵/۶۳۹	۶/۳۱۷
MA(1) – GARCH(1, 1)	۱/۵۱۱	۶/۸۲۴	۵/۶۴۱	۶/۳۱۸
MA(2) – GARCH(1, 1)	۱/۵۱۶	۶/۸۲۱	۵/۶۳۹	۶/۳۱۷
ARMA(1, 1) – GARCH(1, 1)	۱/۵۱۷	۶/۸۲۷	۵/۶۴۳	۶/۳۱۹
ARMA(1, 2) – GARCH(1, 1)	۱/۵۰۵	۶/۸۳۰	۵/۶۴۴	۶/۳۱۹
ARMA(2, 1) – GARCH(1, 1)	۱/۷۴۶	۶/۸۷۳	۵/۶۶۴	۶/۳۵۷
ARMA(2, 2) – GARCH(1, 1)	۱/۸۴۸	۶/۸۵۵	۵/۶۶۷	۶/۳۵۹
AR(1) – EGARCH(1, 1)	۱/۵۱۸	۶/۸۵۰	۵/۶۵۲	۶/۳۴۸
AR(2) – EGARCH(1, 1)	۱/۴۸۶	۶/۸۸۵	۵/۶۷۳	۶/۳۵۸
MA(1) – EGARCH(1, 1)	۱/۵۱۰	۶/۸۴۸	۵/۶۵۱	۶/۳۴۶
MR(2) – EGARCH(1, 1)	۱/۴۳۴	۶/۸۷۹	۵/۶۷۰	۶/۳۵۱

پیش‌بینی روند حرکتی قیمت طلای جهانی با مدل‌های متقارن ... ۱۳۹

مدل	1-step RMSE	10-step RMSE	10-step RMSE	22-step RMSE
ARMA(1, 1) – EGARCH(1, 1)	۱/۴۶۲	۶/۸۵۰	۵/۶۵۲	۶/۳۴۸
ARMA(1, 2) – EGARCH(1, 1)	۱/۵۶۴	۶/۸۹۸	۵/۶۸۰	۶/۳۶۴
ARMA(2, 1) – EGARCH(1, 1)	۱/۶۱۸	۶/۸۴۴	۵/۶۶۸	۶/۳۶۰
ARMA(2, 2) – EGARCH(1, 1)	۱/۵۰۹	۶/۸۶۹	۵/۶۶۱	۶/۳۵۲
AR(1) – GJR	۱/۵۸۳	۶/۸۴۱	۵/۶۴۹	۶/۳۳۵
AR(2) – GJR	۱/۵۷۷	۶/۸۴۶	۵/۶۵۲	۶/۳۳۶
MA(1) – GJR	۱/۵۸۳	۶/۸۴۱	۵/۶۴۹	۶/۳۳۵
MA(2) – GJR	۱/۵۷۷	۶/۸۴۵	۵/۶۵۱	۶/۳۳۶
ARMA(1, 1) – GJR	۱/۶۵۶	۶/۸۷۷	۵/۶۶۶	۶/۳۵۹
ARMA(1, 2) – GJR	۱/۵۶۸	۶/۸۵۴	۵/۶۵۷	۶/۳۳۸
ARMA(2, 1) – GJR	۱/۵۷۰	۶/۸۵۴	۵/۶۵۷	۶/۳۳۸
ARMA(2, 2) – GJR	۱/۹۰۲	۶/۸۶۷	۵/۶۷۱	۶/۳۶۲
AR(1) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۵۴۰	۶/۸۴۳	۵/۶۴۹	۶/۳۴۰
AR(2) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۴۹۰	۶/۸۸۳	۵/۶۷۳	۶/۳۵۰
MA(1) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۵۲۴	۶/۸۴۰	۵/۶۴۸	۶/۳۳۶
MA(2) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۴۷۰	۶/۸۷۸	۵/۶۷۱	۶/۳۴۵
ARMA(1, 1) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۵۶۲	۶/۸۴۵	۵/۶۵۰	۶/۳۴۰
ARMA(1, 2) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۴۸۲	۶/۸۸۸	۵/۶۷۷	۶/۳۵۱
ARMA(2, 1) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۶۵۰	۶/۸۳۵	۵/۶۶۳	۶/۳۵۰
ARMA(2, 2) – FIEGARCH(1, 1)	۱/۸۸۳	۶/۹۲۴	۵/۷۳۵	۶/۴۵۶
AR(1) – HYGARCH(1, 1)	۱/۶۰۷	۶/۸۵۴	۵/۶۰۵	۶/۳۴۷
AR(2) – HYGARCH(1, 1)	۱/۶۶۳	۶/۸۴۹	۵/۶۵۲	۶/۳۴۶
MA(1) – HYGARCH(1, 1)	۱/۴۸۰	۶/۸۲۴	۵/۶۴۰	۶/۳۱۸
MA(2) – HYGARCH(1, 1)	۱/۶۶۳	۶/۸۴۸	۵/۶۵۱	۶/۳۴۵
ARMA(1, 1) – HYGARCH(1, 1)	۱/۶۰۳	۶/۸۵۵	۵/۶۵۶	۶/۳۴۷
ARMA(1, 2) – HYGARCH(1, 1)	۱/۶۶۱	۶/۸۵۰	۵/۶۵۳	۶/۳۴۶
ARMA(2, 1) – HYGARCH(1, 1)	۱/۷۵۰	۶/۸۳۹	۵/۶۶۰	۶/۳۵۱
ARMA(2, 2) – HYGARCH(1, 1)	۱/۵۷۵	۶/۸۵۹	۵/۶۴۹	۶/۳۴۷

منبع: محاسبات پژوهش

جدول ۷. نتایج پیش‌بینی بروزنمونه‌ای مدل‌های گارچ – اسپلاین

مدل	1-step RMSE	10-step RMSE	10-step RMSE	22-step RMSE
AR(1) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۵۲۰	۶/۸۲۵	۵/۶۴۱	۶/۳۱۸
AR(2) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۵۲۷	۶/۸۲۰	۵/۶۳۸	۶/۳۱۷
MA(1) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۵۲۰	۶/۸۲۵	۵/۶۴۱	۶/۳۱۸
MA(2) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۵۲۷	۶/۸۱۹	۵/۶۳۸	۶/۳۱۷
ARMA(1, 1) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۶۰۷	۶/۸۶۳	۵/۶۰۹	۶/۳۵۳
ARMA(1, 2) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۷۹۱	۶/۸۷۸	۵/۶۶۷	۶/۳۵۷
ARMA(2, 1) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۷۹۴	۶/۸۷۸	۵/۶۶۸	۶/۳۵۷
ARMA(2, 2) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۴۵۸	۶/۸۹۹	۵/۷۴۶	۶/۳۷۸
AR(1) – Spline – GJR	۱/۵۸۵	۶/۸۴۲	۵/۶۴۹	۶/۳۳۶
AR(2) – Spline – GJR	۱/۵۸۳	۶/۸۴۳	۵/۶۵۰	۶/۳۳۷
MA(1) – Spline – GJR	۱/۵۸۴	۶/۸۴۲	۵/۶۴۹	۶/۳۳۶
MA(2) – Spline – GJR	۱/۵۸۳	۶/۸۴۳	۵/۶۵۰	۶/۳۳۶
ARMA(1, 1) – Spline – GJR	۱/۶۵۸	۶/۸۵۲	۵/۶۸۹	۶/۳۷۳
ARMA(1, 2) – Spline – GJR	۱/۹۰۱	۶/۸۹۹	۵/۶۷۹	۶/۳۶۹
ARMA(2, 1) – Spline – GJR	۱/۹۰۶	۶/۸۹۹	۵/۶۸۰	۶/۳۶۹
ARMA(2, 2) – Spline – GJR	۱/۵۷۰	۶/۸۲۶	۵/۶۳۵	۶/۳۳۱

منبع: محاسبات پژوهش

باتوجه به جداول ۶ و ۷ و براساس معیار خطای پیش‌بینی (RMSE)، سه مدل برتر در افق‌های ۱، ۵، ۱۰، و ۲۲ روزه، که کمترین خطای پیش‌بینی را در مقایسه با مدل‌های رقیب دارند، در جداول ۸ و ۹ گزارش داده شده است.

جدول ۸ مدل‌های برتر پیش‌بینی بروزنمونه‌ای ۱ و ۵ روزه

مدل	1-step	رتبه	مدل	5-step	رتبه
MA(2) – EGARCH(1, 1)	۱/۴۳۴	۱	MA(2) – Spline – GARCH(1, 1)	۶/۸۱۹	۱
ARMA(1, 2) – Spline – GARCH(1, 1)	۱/۴۵۸	۲	AR(2) – Spline – GARCH(1, 1)	۶/۸۲۰	۲
MA(1) – HYGARCH(1, 1)	۱/۴۸۰	۳	AR(1), MA(2) – GARCH(1, 1)	۶/۸۲۱	۳

منبع: محاسبات پژوهش

جدول ۹. مدل‌های برتر پیش‌بینی بروزنمونه‌ای ۱۰ و ۲۲ روزه

مدل	10-step	رتبه	مدل	22-step	رتبه
ARMA(2,2) – Spline – GJR	۵/۶۳۵	۱	AR(2), MA(2) – Spline – GARCH(1,1)	۶/۳۱۷	۱
AR(2), MA(2) – Spline – GARCH(1,1)	۵/۶۳۸	۲	MA(1) – HYGARCH(1,1)	۶/۳۱۸	۲
AR(2), MA(2) – GARCH(1, 1)	۵/۶۳۹	۳	ARMA(1, 1), ARMA(1,2) – GARCH(1, 1)	۶/۳۱۹	۳

منبع: محاسبات پژوهش

همان‌طور که نتایج جداول ۸ و ۹ نشان می‌دهند، در افق ۱ روزه مدل‌های ARMA(1,2)- Spline – GARCH(1,1), MA(2) – EGARCH(1, 1) و مدل – HYGARCH(1,1) براساس معیار RMSE به ترتیب عملکرد دقیق‌تری در پیش‌بینی قیمت طلای جهانی دارند.

برای افق ۵ روزه بعد از مدل $AR(2) - MA(2) - Spline - GARCH$ مدل‌های – $AR(2), MA(2) - GARCH(1,1)$ و $AR(2), MA(2) - Spline - GARCH$ در رتبه دوم و سوم قرار دارند.

در افق پیش‌بینی ۱۰ روزه به ترتیب مدل‌های $ARMA(2,2) - Spline - GJR$ و $AR(2), MA(2) - GARCH(1,1)$ از منظر معیار RMSE بالاترین دقت پیش‌بینی را دارند.

در افق پیش‌بینی ۲۲ روزه، مدل‌های $AR(2), MA(2) - Spline - GARCH$ و $ARMA(1,1), ARMA(1,2) - GARCH(1,1)$ طبق معیار RMSE مدل‌های برتر در دقت پیش‌بینی بلندمدت‌اند.

۵. نتیجه‌گیری و پیش‌نهادها

در حال حاضر، اکثر دولتها و بانک مرکزی سیاست‌های مالی و پولی‌شان را نه صرفاً بر مبنای وضع موجود، بلکه بر مبنای پیش‌بینی‌های کوتاه‌مدت و بلندمدت از متغیرهای کلیدی اقتصادی تدوین کرده‌اند و اجرا می‌کنند. بنابراین، طلا از مهم‌ترین متغیرهای کلیدی اقتصادی به شمار می‌آید. از این‌رو، سرمایه‌گذاری در بازارهای طلا بخش مهمی از اقتصاد هر کشور را تشکیل می‌دهد. به همین دلیل، پیش‌بینی قیمت طلا برای سرمایه‌گذاران اهمیت ویژه‌ای دارد. در این تحقیق سعی شد ابتدا مدل‌های مختلف گارچ با تصریح‌های مختلف

معادله میانگین شرطی و درنهایت مدل گارچ-اسپلاین در دقت پیش‌بینی بروزنمونه‌ای برای نوسانات قیمت طلا در دوره‌های ۱، ۵، ۱۰ و ۲۲ گزارش داده شود و با معیار جذر میانگین مربع خطای پیش‌بینی (RMSE) ارزیابی شود. نتایج این پیش‌بینی و مقایسه بیان می‌کند که در افق پیش‌بینی ۱ روزه مدل اسپلاین-گارچ بعد از مدل - $MA(2)$ - $EGARCH(1,1)$ در رتبه دوم، در مقایسه با مدل‌های رقیب، عملکرد دقیق‌تری دارد. بعد از مدل اسپلاین-گارچ، مدل $MA(1)$ - $HYGARCH(1,1)$ در رتبه سوم قرار دارد. در پیش‌بینی افق ۵ روزه، در رتبه اول و دوم مدل‌های $AR(2)$ - $Spline-GARCH$ و $MA(2)$ - $Spline$ در $AR(2)$ - $ARMA(2,2)$ - $Spline$ قرار دارند. در افق پیش‌بینی ۱۰ روزه به ترتیب مدل‌های $AR(2)$, $MA(2)$ - $GARCH(1,1)$ و $AR(2)$ - $GARCH.GJR$ بالاترین دقت پیش‌بینی را دارند. برای افق پیش‌بینی ۲۲ روزه باز هم مدل گارچ-اسپلاین با معادله‌های میانگین $AR(2)$, $MA(2)$ ، که توان یکسانی در قدرت پیش‌بینی دارند، مدل‌های برتر در افق پیش‌بینی ۲۲ روزه‌اند.

بنابراین، نتیجه‌گیری کلی در این بخش را می‌توان بدین شکل بیان کرد که مدل گارچ-اسپلاین عملکرد بهتری در مقایسه با مدل‌های گارچ متعارف در افق پیش‌بینی کوتاه‌مدت و بلندمدت دارد. در مقایسه با سایر مطالعات، این مطالعه با به کار گیری مدل جدید اسپلاین و مقایسه آن با طیف گسترده‌ای از مدل‌های حافظه کوتاه‌مدت و بلندمدت گارچ در پیش‌بینی روند حرکتی قیمت طلای جهانی در مقایسه با مطالعات پیشین نوآوری دارد و نتایج آن نیز از مطالعات پیشین متمایز است.

برگرفته از نتایج پژوهش و با توجه به اهمیت بازار جهانی طلا در میان سرمایه‌گذاران، پیش‌نهاد می‌شود مدل گارچ-اسپلاین در پیش‌بینی روند حرکتی قیمت طلای جهانی مورد استفاده سرمایه‌گذاران در بازار طلا قرار گیرد. هم‌چنین سیاست‌گذاران بازارهای مالی در کشور به منظور پیش‌بینی دقیق‌تر نوسانات قیمت طلای جهانی و تأثیرات آن در بازار طلای کشور می‌توانند از مدل‌های گارچ-اسپلاین استفاده کنند. به عبارت دیگر، داشتن پیش‌بینی دقیق از قیمت طلای جهانی و نوسانات آن می‌تواند به سیاست‌گذاران بازارهای مالی به منظور دست‌یابی به ثبات بیش‌تر در بازارهای مالی داخل کمک کند.

در پژوهش‌های آتی می‌توان از مدل‌های متنوع دیگری نیز استفاده کرد و توان پیش‌بینی این مدل‌ها را در پیش‌بینی قیمت طلا و نوسانات آن نیز مقایسه کرد. از جمله این مدل‌ها می‌توان به مدل‌های مارکوف سویچینگ گارچ، ناپارامتریک گارچ،

نیمه‌پارامتریک گارچ، مدل‌های نوسانات تصادفی، و حتی ترکیبی از این مدل‌ها با مدل‌های گارچ - اسپلاین اشاره کرد.

کتاب‌نامه

آیت‌الله‌ی، علیرضا (۱۳۷۷)، *اصول برنامه‌ریزی*، تهران: مرکز آموزش مدیریت دولتی.
ابطحی، سیدیحیی و حامد نیک‌فطرت (۱۳۹۲)، «شناسایی چرخش رژیم در بازده بازار اوراق بهادار ایران»، *فصل نامه مدل‌سازی اقتصادی*، ش ۴.

امیر‌حسینی، زهرا و عاطفه داورپناه (۱۳۹۷)، «طراحی الگوریتم جهت پیش‌بینی قیمت طلا، با استفاده از الگوریتم پرواز پرنده‌گان و الگوریتم ژنتیک و ارائه الگوریتم ترکیبی»، *مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار*، ش ۲۶.

بشارت‌نیا، فاطمه و میلاد طریقت (۱۳۹۵)، «پیش‌بینی قیمت طلا با استفاده از شبکه‌های عصبی»، دومنین کفرانس ملی علوم و مهندسی کامپیوتر و فناوری اطلاعات، بابل.

جلیلی، سیدمیثم، کریم امامی، و تیمور محمدی (۱۳۹۶)، «بررسی عدم تقارن و تحلیل عوامل مؤثر بر نوسانات قیمت طلا در ایران»، دهمین کفرانس بین‌المللی اقتصاد و مدیریت، رشت.

سرفراز، لیلا و امیر افسر (۱۳۸۴)، «بررسی عوامل مؤثر بر قیمت طلا و ارائه مدل پیش‌بینی برمنای شبکه‌های عصبی فازی»، *فصل نامه پژوهش‌های اقتصادی*، ش ۱۶.

صنوبر، ناصر و علیرضا معطوفی (۱۳۸۶)، *مجموع مقالات و همایش‌های مدیریت مالی بازار سرمایه و گزارش‌گری*، دبیرخانه همایش مدیریت مالی، بازار سرمایه و گزارش‌گری.

زراء‌نژاد، منصور، علی رئوفی، و پویان کیانی (۱۳۹۱)، «ارزیابی و مقایسه عملکرد خودرگرسیون میانگین متحرک انباسته و شبکه عصبی فازی برای پیش‌بینی روزانه قیمت طلا»، اولین کفرانس بین‌المللی اقتصادستنجی، روش‌ها و کاربردها، دانشگاه آزاد اسلامی واحد سنتندج.

مشیری، سعید (۱۳۸۰)، «پیش‌بینی تورم ایران با استفاده از مدل‌های ساختاری، سری‌های زمانی و شبکه‌های عصبی»، *تحقیقات اقتصادی*، ش ۵۸.

Armstrong, J. S. (ed.) (2001), "Selecting Forecasting Methods", *Principles of Forecasting: a Handbook for Researchers and Practitioners*, vol. 30, Springer Science & Business Media.

Bentest, S. R. (2015), "Forecasting Volatility in Gold Returns under The GARCH, IGARCH, and FIGARCH: New Evidence", *ELSVIER, Physica*, A, vol. 438.

Bollerslev, T. (1986), "Generalized Autoregressive Conditional Heteroskedasticity", *Journal of Economics*, vol. 31.

Dury, M. E. and B. Xiao (2018), "Forecasting the Volatility of the Chinese Gold Market by ARCH Family Models and Extension to Stable Models": <hal.archives-ouvertes.fr>.

- Goudarzi, H. (2010), "Modeling Long Memory in the Indian Stock Market Using Fractionally Integrated GARCH Model", *International Journal of Trade, Economics and Finance*, vol. 1, no. 3.
- Gujarati, D. (2008), *Basic Econometrics*, McGraw-Hill.
- Hamilton, J. and R. Susmel (1994), "Autoregressive Conditional Heteroskedasticity in Regime", *Journal of Econometrics*, vol. 64.
- Johnston, K. and E. Scott (2000), "GARCH Models and The Stochastic Process underlying Exchange Rate Price Change", *Journal of Financial and Strategic Decisions*, vol. 2.
- Marcucci, J. (2005), "Forecasting Stock Market Volatility with Regime-Switching GARCH Models", *Studies in Nonlinear Dynamics and Econometrics*, vol. 9.
- Parisi, A., F. Parisi, and D. Diaz (2008), "Forecasting Gold Price Changes Rolling and Recursive Neural Network Models", *Journal of Multinational Financial Management*, Elsevier, vol. 18, no. 5.
- Rangel, J. G. and R. F. Engle (2012), "The Factor-Spline-GARCH Model for High and Low Frequency Correlations", *Journal of Business & Economic Statistics*, vol. 30, no. 1.
- Sopipan, N. (2017), "Trading Gold Future with ARIMA-GARCH Models", *Thai Journal of Mathematics*, Special Issue, Annual Meeting in Mathematics.
- Shafee, S. and E. Topal (2010), "An Overview of Global Gold Market and Gold Price Forecasting", *Resources Policy*, vol. 35, no. 3.