

مدل‌سازی و پیش‌بینی نوسانات بازار سهام با استفاده از مدل انتقالی گارچ مارکف

سعید صمدی^۱

شهرام فتاحی^۲

مینو نظری‌نایینی^۳

تاریخ پذیرش: ۱۴۰۱/۰۷/۲۹

تاریخ دریافت: ۱۴۰۰/۰۹/۰۴

چکیده

در این مطالعه، قدرت برآذش و قدرت پیش‌بینی مجموعه‌ای از مدل‌های انتقالی گارچ مارکف-SW-GARCH، با استفاده از داده‌های بازار بورس اوراق بهادار تهران، طی سال‌های ۱۳۷۶-۹۰ مقایسه می‌شود. در این مقاله، از مدل انتقالی گارچ مارکف برای پیش‌بینی نوسانات در بازار بورس اوراق بهادار تهران در افق‌های پیش‌بینی کوتاه مدت شامل یک‌روزه و پنج‌روزه (هفت‌های) و دوره بلندمدت شامل ده‌روزه و ۲۲ روزه استفاده شده است. علت استفاده از این مدل‌ها آن است که برای همه شاخص‌های مدل، امکان چرخش یا انتقال بین دو رژیم پرنسان و کمنوسان وجود دارد. به همین دلیل، هم توزیع گوسی (نرمال) و هم دو توزیع دنباله پهن (t-استیودنت و GED) برای خطاهای در نظر گرفته شده است. درجه آزادی نیز بین دو رژیم نوسان تغییرپذیر تعییه شد تا چولگی احتمالی وابسته به زمان نیز در نظر گرفته شود. نتایج تجربی نشان می‌دهد برای پیش‌بینی نوسانات بازار سهام ایران، عملکرد مدل‌های SW-GARCH با توزیع خطای α و با درجه آزادی متغیر بین دو رژیم، بسیار بهتر از مدل‌های گارچ معمولی است. حتی در برآذش و بررسی‌های داخل نمونه‌ای نیز این نوع از مدل‌های انتقالی مارکف، رتبه اول را در زمینه قدرت برآذش به خود اختصاص دادند.

واژگان کلیدی: بوتسترپ، پیش‌بینی خارج از نمونه‌ای،تابع زیان آماری، توزیع دنباله‌های پهن، مدل انتقالی گارچ مارکف، نوسانات.

JEL: C53, C22, C32, M52, E37.

۱. کارشناس ارشد اقتصاد، Email: minoonazifi@gmail.com

۲. استادیار گروه اقتصاد دانشگاه رازی، Email: sh_fatahi@yahoo.com

۳. استادیار گروه اقتصاد دانشگاه اصفهان، Email: samadi_sa@yahoo.com

۱. مقدمه

امروزه به مدل‌های انتقالی مارکف در مدل‌سازی اقتصاد بسیار توجه شده است؛ زیرا شواهد تجربی بسیاری نشان می‌دهد تغییرات ساختاری و غیرخطی و ویژگی پویایی بسیاری از سری‌های زمانی را از طریق این مدل‌ها می‌توان مشاهده کرد. در این‌بین، رفتار پویای سری‌های زمانی اقتصاد خرد به غیرخطی‌بودن در مراحل چرخه تجاری بستگی دارد و بیشترین کاربرد آن، در ثبت و تشخیص رفتار انتقال رژیم‌ها در رکود و رونق اقتصادی است. بدلیل وجود تأثیرات متقابل موجود در میانگین و تغییرات واریانس شرطی، رفتار پیچیده سری‌های زمانی مالی به سختی به صورت خطی ثبت می‌شود. در دو دهه اخیر، این رفتارها با تکنیک مدل‌سازی غیرخطی برای داده‌های بازار مالی بررسی شده و بیشتر، بر مدل‌سازی واریانس شرطی متصرکز بوده است. نکته درخور توجه اینکه مدل‌سازی غیرخطی مناسب برای میانگین شرطی برای جلوگیری از تعیین اشتباه واریانس شرطی مهم است. در این مطالعه، استفاده ترکیبی از مدل با میانگین شرطی و واریانس شرطی مدنظر قرار گرفته است.

تکنیک چرخشی مارکف اجزاء می‌دهد به پرسش‌های متعدد جدید و جالبی پاسخ داده شود: آیا می‌توان رژیم‌های متفاوت را در بازدهی‌های بازار سهام تشخیص داد؟ چگونه رژیم‌ها تغییر می‌کند؟ هر چند دفعه یک‌بار رژیم‌ها چرخش می‌کنند یا منتقل می‌شوند و این انتقال چه زمانی اتفاق می‌افتد؟ پس از اینکه انتقالی رخ داد و متغیر حالت مشاهده شد، می‌توان بازدهی‌ها را پیش‌بینی کرد؟ شاخص‌های مدل از روش حداکثر راستنمایی برآورد می‌شود (مطالعات انگل و همیلتون، ۱۹۹۰).^۱ اقتصادسنج فرض می‌کند این انتقال‌ها به‌طور مستقیم مشاهده نمی‌شود. در عوض باید نوعی استنتاج احتمالی داشته باشد که این چرخش و تغییرات، ممکن است کی و کجا اتفاق بیفتد و این استنتاج براساس رفتار مشاهده شده از خود سری ایجاد می‌شود. هدف اصلی مدل‌سازی نوسانات، پیش‌بینی نوسانات است.^۲ بنابراین این موضوع نیز بررسی می‌شود که آیا مدل‌های SW-GARCH در پیش‌بینی دقیق نوسانات بازار سهام ایران مشارکت می‌کنند؟ همچنین برای مقایسه عملکرد پیش‌بینی‌های مختلف از هفت تابع زیان آماری استفاده می‌شود.

مطالعات تجربی نشان می‌دهد برآورد شاخص‌های مدل گارچ معمولاً درجه زیادی از سازگاری را در نوسانات شرطی بازدهی‌های مالی ارائه می‌کند.^۳ به عقیده همیلتون و ساسمل^۴ در ۱۹۹۴، مشکل

1. Engle & Hamilton, 1990.

2. برای مرور کاملی بر پیشینه موضوع پیش‌بینی نوسانات نک: 2003, Poon & Granger.

3. Engle & Bollerslev, 1993, Bing & Granger, 1996, Engle & Patton nv, 2000.

4. Hamilton & Susmel, 1994.

سازگاری جعلی زیاد مدل‌های گارچ می‌تواند با ترکیب مدل‌های رژیم انتقالی مارکف با مدل‌های خانواده آرج حل شود. به این ترتیب، در ابتدا مدل‌های آرج رژیم انتقالی مارکف یا سوآرج (SWARCH) معرفی شد. سپس گری^۱ در سال ۱۹۹۶ و داکر^۲ در ۱۹۷۷، این روش را برای مدل‌های گارچ گسترش دادند و در قالب سوگارچ (SW-GARCH) معرفی کردند. در ایده ورای مدل انتقالی، هرچه وضعیت بازار تغییر کند، عوامل مؤثر در نوسانات هم تغییر می‌کند؛ برای مثال فرایند نوسانات شرطی در بحران یا رکود، نسبت به وضعیت عادی بازار به صورت کاملاً متفاوتی رفتار می‌کند. در مجموعه سوگارچ،^۳ سطوح نوسان بین دو سطح رژیم پرونوسان و رژیم کمنوسان تغییر می‌کند. ممکن است بیشتر از دو رژیم هم وجود داشته باشد؛ اما برای سادگی فرض می‌شود فقط دو رژیم وجود دارد. همه شاخص‌های مدل گارچ، در هر رژیم، مقادیر متفاوتی را می‌گیرند. این مدل‌ها برخلاف مدل‌هایی با متغیر دائمی که تغییرات زمانی از پیش تعیین شده دارند، در اینجا رژیم‌ها متغیرهای مشاهده ناشدنی‌اند و متغیر حالت نمایدۀ می‌شود. این متغیر حالت در حین اینکه دیگر متغیرها با استفاده از روش حداکثر درست‌نمایی برآورد می‌شوند، می‌تواند برآورد شود.

در این مطالعه، مدل‌های رژیم چرخشی GARCH مارکف به عنوان ابزاری مناسب برای تحلیل و پیش‌بینی نوسانات بازار سهام ارائه می‌شود. این مدل اجازه می‌دهد میانگین و واریانس شرطی براساس یک زنجیره مارکف مرتبه اول بین دو حالت چرخش و انتقال کند. مدل‌سازی بازدهی‌های سهام نقش بسیار مهمی در پژوهش‌ها ایفا می‌کند. نتایج پیش‌بینی این مدل عاملی اساسی در مدیریت ریسک و بحران و همچنین برای سیاست‌گذاران مالی است. امروزه این واقعیت کاملاً نهادینه شده است که نوسانات مالی، نوعی فرایند تصادفی با درجه‌ای مشخص از پایداری در نوسانات بازدهی سهام است. هدف استفاده از مدل چرخشی مارکف این است که از طریق جزء تصادفی مدل می‌توان چرخش‌ها و تغییرات ناپیوسته تصادفی را مدل‌سازی کرد و اجازه می‌دهد در فرایند پیش‌بینی از اطلاعات شرطی استفاده کرد. شایان ذکر است که این جزء تصادفی متغیر تصادفی حالت همان رژیم است و از فرایند مارکف پیروی می‌کند. هدف کاربردی دیگر اینکه برای پیش‌بینی بهتر است از پیش‌بینی متغیر حالت، با توزیع وابسته به زمان (شرطی) استفاده شود.

1. Gray

2. Duaker

3. SW-GARCH

۲. پیشینه مطالعاتی

در ایران مطالعات فراوانی درباره مدل‌های گارچ در بازار سهام انجام شده است؛ ولی در زمینه گارچ انتقالی مارکف مطالعه‌ای وجود ندارد و فقط دو مطالعه در زمینه رویکرد انتقالی مارکف ساده انجام شده است. فرزین‌وش و شکوری (۱۳۸۸) در پایان نامه بازدهی سهام و تورم در ایران، به بررسی رابطه میان نرخ تورم و بازده سهام در بورس اوراق بهادار تهران، با استفاده از مدل آتورگرسیوپرداری مارکف سوئیچینگ پرداخته‌اند. ابونوری و عرفانی (۱۳۸۷) نیز در مقاله «الگوی چرخشی مارکف و پیش‌بینی احتمال وقوع بحران نقدینگی در کشورهای عضو اوپک»، با استفاده از الگوی چرخشی مارکف، نوعی الگوی هشداردهنده پیش از وقوع برای آن‌ها برآورد کردند. امید است این مطالعه اساسی برای مدل‌سازی گارچ انتقالی مارکف در ایران باشد. در دهه اخیر، مطالعات خارجی فراوانی درباره مدل‌های مارکف سوئیچینگ انجام شده است؛ اما از میان مطالعات خارجی نیز فقط دو موضوع زیر با مدل‌های گارچ انتقالی مارکف مرتبط است:

- کاراژ، در سال ۲۰۰۸، هر دو مدل گارچ تکرثیمه و گارچ چرخشی مارکف را برای بازار سهام ترکیه بررسی کرد. سپس با توابع زیان مختلف به پیش‌بینی نوسانات از این دو روش پرداخت و پیش‌بینی خارج از نمونه را بررسی کرد.

- مارکوزی، در سال ۲۰۰۵، مجموعه‌ای از مدل‌های گارچ و E-گارچ و GJR-گارچ و گروهی از مدل‌های SW-GARCH را در توانایی آن‌ها در پیش‌بینی نوسانات برای داده‌های امریکا در دوره‌های یک‌روزه و یک‌ماهه پیش‌بینی کرد. مطالعه حاضر براساس مطالعه مارکوزی انجام شده است.

۳. مبانی نظری

۱.۳. مدل‌های انتقالی

در این بخش توضیح مختصری درباره نحوه آزمون فرضیه‌ها ارائه می‌شود. بازار سهام و نوسانات بازدهی سهام را می‌توان به دو رژیم تقسیم کرد: $S_t=1$ برای رژیم اول؛ $S_t=2$ برای رژیم دوم. اگر سری بازدهی‌های مالی باشد و از مدلی با شکست‌های ساختاری پیروی کند:

$$r_t = \begin{cases} c_1 + \alpha_1 x_t + u_t & \text{if } S_t=1 \\ c_2 + \alpha_2 x_t + u_t & \text{if } S_t=2 \end{cases}$$

بهصورت خلاصه: $r_t = C_{st} + \alpha_{st} x_{st} + u_{st}$, x یک متغیر

یا متغیرهای بروزنراست و اگر فرایند در رژیم ۱ باشد، $s_t=1$ است. اگر فرایند در رژیم ۲ باشد، $s_t=2$ است. ابتدا تابع چگالی احتمال توأم بازدهی‌های t_i و متغیر مشاهده‌ناشدنی رژیم‌ها به صورت زیر ساخته می‌شود:

$$f(r_t, s_t | \psi_{t-1}) = f(r_t | s_t, \psi_{t-1}) f(s_t | \psi_{t-1}) \quad (1)$$

که ψ_{t-1} به همه اطلاعات موجود تا زمان $t-1$ برمی‌گردد و $f(r_t | s_t, \psi_{t-1})$ به وسیله معادله ۲ داده شده است. در مرحله دوم، تابع چگالی احتمال حاشیه‌ای (r_t) به صورت زیر ساخته می‌شود:

$$\begin{aligned} f(r_t | \psi_{t-1}) &= \sum_{s_t=1}^2 f(r_t, s_t | \psi_{t-1}) = \sum_{s_t=1}^2 f(r_t | s_t, \psi_{t-1}) f(s_t | \psi_{t-1}) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_1^2}} \cdot \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{(r_t - c_1 - \alpha_1 x_t)^2}{\sigma_1^2}\right) \cdot \Pr(s_t = 1 | \psi_{t-1}) \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_2^2}} \cdot \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{(r_t - c_2 - \alpha_2 x_t)^2}{\sigma_2^2}\right) \cdot \Pr(s_t = 2 | \psi_{t-1}) \end{aligned} \quad (2)$$

بنابراین تابع لگاریتم درست‌نمایی به صورت زیر نوشته می‌شود:

$$L = \sum_{t=1}^T \ln \left(\sum_{s_t=1}^2 f(r_t | s_t, \psi_{t-1}) \Pr(s_t | \psi_{t-1}) \right). \quad (3)$$

عبارت $\Pr(s_t = i | \psi_{t-1})$ برای $i=1, 2$ در معادله ۱-۵ احتمالات رژیم نامیده می‌شود و احتمالاتی است براساس همه اطلاعات موجود تا زمان $t-1$. فرایند در زمان t در رژیم ۱ قرار دارد. متغیر S_t یا رژیم t از یک فرایند مارکف پیروی می‌کند و متغیری تصادفی و مشاهده‌ناپذیر است. فرایند انتقالی مارکف دو رژیمه به صورت زیر است. این معادله به صورت اتورگرسیو بیان شده؛ چون متغیر وابسته با تأخیر وارد مدل شده است، به خصوص که بازدهی سهام تحت تأثیر مقادیر دوره‌های قبل قرار می‌گیرد:

$$R_{it} = \alpha_0 (1 - S_t) + \sum \alpha_i (S_t) R_{i-i} + [\sigma S_t] \varepsilon_{it}$$

ε_{it} متغیرهای مستقل و با توزیع یکسان گوسی است. S_t متغیر حالت است که از زنجیره مارکف مرتبه اول پیروی می‌کند. انتقال در رژیم، چرخش در میانگین و چرخش در واریانس و چرخش

همزمان در میانگین و واریانس را مجاز می‌داند. معادلات زیر بیانگر این است که متغیر تصادفی و مشاهده‌ناشدنی رژیم‌ها S_t از زنجیره مارکوف مرتبه اول پیروی می‌کند.

$$\begin{aligned} \Pr(S_t=1|S_{t-1}=1) &= q & \Pr(S_t=2|S_{t-1}=1) &= 1-q \\ \Pr(S_t=2|S_{t-1}=2) &= p & \Pr(S_t=1|S_{t-1}=2) &= 1-p \end{aligned}$$

p, q احتمالات انتقال است. برآورد شاخص‌ها از روش حداکثر درست‌نمایی انجام می‌شود. این برآوردها برای احتمالات p, q به صورت زیر است:

$$\hat{p} = \frac{\sum_{t=2}^T pr(S_t=2, S_{t-1}=2|\hat{e}_t)}{\sum_{t=2}^T pr(S_{t-1}=2|\hat{e}_t)} \quad \hat{q} = \frac{\sum_{t=2}^T pr(S_t=1, S_{t-1}=1|\hat{e}_t)}{\sum_{t=2}^T pr(S_{t-1}=1|\hat{e}_t)}$$

میانگین طول هر رژیم نیز از فرمول $d_i = (1 - p_{ii})^{-1}$ بدست می‌آید. در مطالعه حاضر، از مدل گارچ رژیم چرخشی مارکوف استفاده شده که کلاسن ارائه کرده است. تصریح کلاسن برای واریانس شرطی می‌تواند به صورت زیر نشان داده شود:

$$\begin{aligned} h_{t, St=i} &= \alpha_{0, St=i} + \alpha_{1, St=i} u_{t-1}^2 + \beta_{1, St=i} h_{t-1} \\ &= \alpha_{0, St=i} + \alpha_{1, St=i} u_{t-1}^2 + \beta_{1, St=i} E(h_{t-1}|s_t = i) \end{aligned} \quad (4)$$

که در آن:

$$E(h_{t-1}|s_t = i) = \sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji, t-1} [\mu_{St-1=j}^2 + h_{t-1, St-1=j}] - \left[\sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji, t-1} [\mu_{St-1=j}^2] \right]^2 \quad (5)$$

و احتمالات $\tilde{p}_{ji, t-1}$ در معادله ۵ به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\tilde{p}_{ji, t-1} = \Pr(s_{t-1} = j | s_t = i, \psi_{t-1}) = \frac{p_{ji} \Pr(s_{t-1} = j | \psi_{t-1})}{\Pr(s_t = i | \psi_{t-1})} \quad (6)$$

که $i=1, 2$ است برای $p_{ji} = \Pr(s_t = i | s_{t-1} = j)$

در مدل سوگارچ با دو رژیم، پیش‌بینی نوسانات برای k مرحله جلوتر به شرط اطلاعات موجود در زمان $T-1$ به صورت زیر است (مارکوزی: ۲۰۰۵):^۱

$$\hat{h}_{T,T+k} = \sum_{i=1}^2 \Pr(s_{T+k} = i | \psi_{T-1}) \hat{h}_{T,T+k, St+k=i} \quad (V)$$

که $\hat{h}_{T,T+k, St+k=i}$ پیش‌بینی k مرحله جلوتر از نوسانات در رژیم i بوده که در زمان T است و به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\hat{h}_{T,T+k, St+k=i} = \alpha_{0, St+k=i} + (\alpha_{1, St+k=i} + \beta_{1, St+k=i}) E_{T-1}(\hat{h}_{T,T+k-1} | s_{T+k} = i). \quad (A)$$

همچنین عبارت $\sum_{i=1}^2 \Pr(s_{T+k} = i | \psi_{T-1})$ در معادله A نیز به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\begin{bmatrix} \Pr(s_{T+k} = 1 | \psi_{T-1}) \\ \Pr(s_{T+k} = 2 | \psi_{T-1}) \end{bmatrix} = P^{k+1} \begin{bmatrix} \Pr(s_{T-1} = 1 | \psi_{T-1}) \\ \Pr(s_{T-1} = 2 | \psi_{T-1}) \end{bmatrix} \quad (9)$$

درنهایت برای محاسبه قسمت انتظاری $E_{T-1}(\hat{h}_{T,T+k-1} | s_{T+k} = i)$ در معادله A به محاسبه نیاز است، بنابراین:

$$\Pr(s_{T+k-1} = j | s_{T+k} = i, \psi_{T-1}) = \frac{p_{ji} \Pr(s_{T+k-1} = j | \psi_{T-1})}{\Pr(s_{T+k} = i | \psi_{T-1})} \quad (10)$$

با احتمال $(j, i = 1, 2) p_{ji} = \Pr(s_t = i | s_{t-1} = j)$

علاوه‌بر این از آزمون ARCH انگل استفاده شده است. این نتایج نیز تأیید کرد که شواهد محکمی دال بر ناهمسانی واریانس وجود دارد. بنابراین استفاده از مدل‌های خانواده GARCH برای واریانس شرطی صادق است. برای آزمون سطح معناداری خودهمبستگی، از آزمون Q ال جانگ و باکس (LBQ)^۲ (۱۹۸۷) استفاده شده است. براساس نتایج آزمون Q، فرض صفر بیانگر این است که هیچ همبستگی سریالی وجود ندارد. همبستگی سریالی در مربعات بازدهی‌ها نشان می‌دهد واریانس ناهمسانی شرطی وجود دارد. بنابراین، اهمیت خودهمبستگی در سری بازدهی‌های تعدیل شده با

1. Marcucci.

2. Engle's ARCH test, 1982.

3. LJung & Box Q Test, LBOQ.

میانگین مورد تحلیل قرار می‌گیرد. به عبارت دیگر، مقدار آماره $(t-\mu)^2$ به وسیله آزمون LBQ ارزیابی می‌شود.

بعد از اجرای آزمون‌های اولیه، مدل‌های ARCH و GARCH تعیین و تخمین زده می‌شود. ابتدا با اجرای آزمون ناهمسانی واریانس LM، طبق پیشنهاد انگل (۱۹۸۲)، رتبه مناسب مدل‌های ARC و GARCH تعیین می‌شود. با اجرای این آزمون و با توجه به معیار آکائیک شوارتز که کمترین آکائیک را دارد و مناسب‌تر است، مدل GARCH(1,1) انتخاب شد.

زنجیره‌های مارکف نوع خاصی از فرایند تصادفی است که به طور وسیعی برای بررسی تغییرات هر سیستم طی زمان به کار می‌رود. با استفاده از زنجیره مارکف مرتبه اول برای متغیر حالت S_t ، نتایج و مشاهدات به دو دسته پرنوسان و کمنوسان تقسیم می‌شود. تبدیلات و انتقال بین این دو حالت را با ماتریس احتمالات انتقال نشان می‌دهند. در این مدل روی غیرخطی بودن تمرکز می‌کنیم. غیرخطی بودن وقی ایجاد می‌شود که فرایند در رابطه با یک انتقال گسترده در طول بعضی‌های رژیم باشد که رفتار پویای سری به وضوح دارای تفاوت است.

۲.۳. تصریح مدل‌های گارچ انتقالی مارکف

مدل‌های SW-GARCH به وسیله توزیع‌های نرمال (N) و توزیع t استیومنت و GED برای خطاهای برآورده می‌شود. میانگین شرطی در اینجا نیز به صورت $\mu_t = \mu + u_t$ است. واریانس شرطی برای مدل گارچ انتقالی مارکف به صورت زیر است.² σ^2 بیانگر واریانس غیرشرطی در هر رژیم بوده که با واریانس شرطی برابر است.

$$E(h_{t-1}|S_t = i) = \sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji,t-1} [\mu_{St-1=j}^2 + h_{t-1,St-1=j}] - \left[\sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji,t-1} [\mu_{St-1=j}^2] \right]^2$$

برای هر رژیم، مقدار $\alpha_0^{(i)}$ با معادله زیر محاسبه و جایگذاری می‌شود:

$$\sigma^{(i)} = (\alpha_0^i / (1 - \alpha_1^i - \beta_1^i))^{1/2}$$

π احتمال غیرشرطی بودن در رژیم اول و دوم است و به صورت زیر نشان داده می‌شود:

$$p(S_t = 1) = \frac{1-p}{2-p-q} \quad p(S_t = 2) = \frac{1-q}{2-p-q}$$

۳.۳. عملگر مانای بوتسرب^۱

بوتسرب تکنیکی جایگزین برای توزیع برآورد یک برآورده گر یا آماره است در زمانی که فرضی توزیعی خاص و دقیقی درباره داده وجود داشته باشد (افرون، ۱۹۷۹ و ۱۹۸۲). این روش وقتی به کار گرفته می‌شود که روش‌های مرسوم معتبر نباشد یا اندازه نمونه کوچک باشد. ایده بوتسرب تولید نمونه‌های تکراری بسیاری به وسیله نمونه‌گیری مکرر با جایگزینی داده‌های قبلی است. اندازه نمونه به همان اندازه نمونه از داده‌های اصلی است.

۴. نتایج تجربی

۴.۱. معرفی داده‌ها

مجموعه داده‌های به کار رفته در این مطالعه، قیمت سهام در روزهای باز بازار سهام، یعنی پنج روز در هفته، در طول دوره ۱۳۹۰/۱/۱۴ تا ۱۳۷۶/۶/۷ است. همچنین از شاخص قیمت کل (TEPIX) برای قیمت سهام استفاده شده است. داده‌ها به دو دوره تقسیم می‌شود: داده‌های مربوط به دوره تخمین از ۱۳۷۶/۶/۷ تا ۱۳۸۸/۵/۱۸ با ۱۳۸۸/۱/۱۹ تا ۱۳۹۰/۱/۱۴ مشاهده و داده‌های مربوط به دوره پیش‌بینی حدود یک سال و نیم از ۱۳۸۸/۱/۱۹ با چهارصد مشاهده تقسیم شده است. هدف از تقسیم‌بندی خارج از نمونه‌ای، تخمین و برآورد مدل‌های داخل نمونه‌ای است. برای پیش‌بینی نیز از تقسیم‌بندی روزانه تبدیل نمونه‌ای استفاده شده است. داده‌های قیمت روزانه با روش استاندارد زیر به بازدهی‌های روزانه تبدیل شده است:

$$r_t = 100 * LN\left(\frac{p_t}{p_{t-1}}\right)$$

۴.۲. فرضیه‌های تحقیق

- مدل‌های گارچ انتقالی مارکف، با توزیع خطای با دنباله پهن، نوسانات بازار سهام ایران را نسبت به سایر مدل‌های گارچ انتقالی بهتر مدل سازی می‌کنند.
- دقت پیش‌بینی مدل‌های گارچ انتقالی مارکف با توزیع خطای پهن در مقایسه با سایر مدل‌های گارچ انتقالی مارکف بیشتر است.
- درجه نوسان پذیری (پایداری) مدل‌های گارچ انتقالی مارکف با توزیع خطای t کمتر است.

برای سنجش فرضیه اول از معیارهای اطلاعات شامل AIC و BIC، در فرضیه دوم برای بررسی دقت پیش‌بینی، از هفت تابع زیان آماری از قبیل معیارهای MAE و RMSE و در فرضیه سوم از معیارهای سنجش پایداری استفاده شده است.

۳.۴. خودهمبستگی و تأثیرات آرج

تابع خودهمبستگی^۱ (ACF) و تابع خودهمبستگی جزئی (PACF)^۲ برای بازدهی‌ها و مربعات بازدهی‌ها در جدول ۱ آمده است. تمام مقادیر PACF و ACF بسیار کوچک هستند. مقادیر کم خودهمبستگی بیانگر این است که سری بازدهی‌ها تقریباً ناهمبسته است. همچنین همبستگی معنی‌داری در بازدههای مربعات وجود دارد و وجود این همبستگی بین مربعات بازدهی‌ها نشان‌دهنده وجود همبستگی سریالی در نوسانات است. آماره LM برای آزمون اثر ARCH در وقفه‌های مختلف استفاده می‌شود. فرض صفر این است که هیچ اثری از ARCH وجود ندارد و این آماره دارای توزیع F است. در این جدول، LM(q) برای تأثیرات ARCH در پسماندهای حاصل از OLS رگرس کردن سری بازدهی‌ها روی یک ثابت است.

جدول ۱. نتایج همبستگی سری بازدهی‌ها و همبستگی سریالی

سری مربعات بازدهی‌ها				سری بازدهی‌ها				
p-value	LQB آماره	PACF	ACF	p-value	LQB آماره	PACF	ACF	وقفه‌ها
۰/۰۰	۱۲۳/۸۴	۰/۱۹۷	۰/۱۹۷	۰/۰۰	۵۴۴/۲۱	۰/۴۱۳	۰/۴۱۳	۱
۰/۰۰	۲۵۴/۶۵	۰/۰۲۲	۰/۰۵۵	۰/۰۰	۱/۱۰۲۸	۰/۰۳۱	۰/۱۴۳	۵
۰/۰۰	۳۰۵/۲۱	۰/۰۳۱	۰/۰۶۴	۰/۰۰	۱۴۹۵/۶	۰/۰۶۱	۰/۱۹۳	۱۰
۰/۰۰	۳۸۸/۷۱	۰/۰۰۸	۰/۰۵۰	۰/۰۰	۱۷۵۹/۶	۰/۰۴۱	۰/۱۰۹	۱۵
۰/۰۰	۴۵۵/۷۶	۰/۰۳۳	۰/۰۷۱	۰/۰۰	۱۹۶۴/۵	-۰/۰۰۰۲	۰/۱۰۲	۲۰
۰/۰۰	۴۹۰/۹۹	-۰/۰۰۲	۰/۰۳۴	۰/۰۰	۲۰۴۶/۶	۰/۰۰۷	۰/۰۶۵	۲۵

منبع: محاسبات تحقیق

نتایج آزمون ARCH انگل^۳ نیز تأیید کرد که شواهد محکمی دال بر ناهمسانی واریانس وجود دارد. بنابراین استفاده از مدل‌های خانواده GARCH برای واریانس شرطی صادق است. برای آزمون سطح معناداری خودهمبستگی، از آزمون Q ال جانگ و باکس (LBQ)^۴ (۱۹۸۷) استفاده شده است.

-
1. Auto Correlation Function.
 2. Partial Auto Correlation Function.
 3. Engle's ARCH Test.
 4. LJung & Box Q Test, LBOQ.

براساس نتایج آزمون Q، فرض صفر این است که هیچ همبستگی سریالی وجود ندارد و براساس نتایج، تا وقفه پنجه‌ها با سطح اطمینان ۹۵ درصد، فرض صفر رد نمی‌شود. همبستگی سریالی در مربعات بازدهی‌ها نشان می‌دهد واریانس ناهمسانی شرطی وجود دارد. بنابراین باید اهمیت خوده‌مبستگی در سری بازدهی‌های تعديل شده با میانگین تحلیل شود؛ یعنی مقدار آماره $\text{LM}(\mu)$ ^۲ محاسبه و بررسی می‌شود. این محاسبه به وسیله آزمون LBQ انجام می‌شود.^۱ در این قسمت، آزمون همبستگی باقیمانده‌ها توسط پریوش گادفری آمده است. این آزمون دارای توزیع F بوده و در جدول ۲ آمده است.

جدول ۲. نتایج حاصل از آزمون واریانس ناهمسانی بازدهی‌ها

p-value	آماره آزمون Bruesch-Godfrey	p-value	آماره آزمون LM ARCH	وقفه‌ها
۰/۰۰	۶۵۴/۹۳	۰/۰۰	۱۰/۸۴	۱
۰/۰۰	۱۴۸/۷۶	۰/۰۰	۳۴/۴۴	۵
۰/۰۰	۸۴/۸۱	۰/۰۰	۱۸/۵۰	۱۰
۰/۰۰	۵۷/۵۲	۰/۰۰	۱۳/۶۸	۱۵
۰/۰۰	۴۳/۳۵	۰/۰۰	۱۰/۹۲	۲۰
۰/۰۰	۳۴/۷۲	۰/۰۰	۸/۷۹	۲۵

منبع: محاسبات تحقیق

در جدول فوق، مقدار LBQ متناظر با آماره ال جانگ باکس آمده است که تأثیرات ARCH در بازدهی‌های سری TEPIX در ایران وجود دارد. مجموعه مدل‌های گارچ رقیب، هم با شاخص‌های واپسی به حالت یا رژیم^۳ و هم بدون این شاخص‌ها، بااستفاده از روش شبه حداکثر درست‌نمایی^۴ (QML)، برآورد می‌شوند. واریانس شرطی و میانگین شرطی، هر دو به صورت توأم، با حداکثر کردن تابع لگاریتم درست‌نمایی برآورد شده که به عنوان لگاریتم خروجی تابع چگالی احتمال شرطی خطاهای پیش‌بینی محاسبه می‌شوند. برآوردهای ML به وسیله حداکثر کردن لگاریتم درست‌نمایی ارائه شده توسط برایدن، فلچر، گلدفارب و شانو^۵ (BFGS) از الگوریتم بهینه‌سازی شبه نیوتون در قواعد بهینه‌سازی عددی در نرم‌افزار MATLAB به دست آمده است. بعضی از مراحل در

۱. این به آزمون ضربه لگرانز Bruesch-Godfrey باز می‌گردد.

2. Ljung –Box

3. State-dependent

4. Quasi-Maximum Likelihood

5. Broydenn, Fletcher, Goldfarb&Shanno

این مطالعه به زبان برنامه‌نویسی C++ نوشته شده است. در این برنامه، سرعت افزایش یافته و توانایی‌هایی که به طور مستقیم در نرم‌افزار MATLAB نیست، ایجاد می‌شود.

۴. نتایج برآورد مدل‌های گارچ انتقالی

نتایج برآورد و خلاصه آمارها از مدل‌های SW-GARCH در جدول ۳ آمده است. تقریباً همه شاخص‌ها، در سطح اطمینان ۹۵درصد، به طور معناداری با صفر فاصله دارند. در سطح اطمینان ۹۰درصد، برآوردهای میانگین شرطی در رژیم پرنوسان SW-GARCH با توزیع‌های نرمال، t-استیوینت و GED به‌وضوح معنی‌دار هستند. ولی شاخص‌های ARCH و α_1 ، در هر دو رژیم نوسانات مدل گارچ انتقالی مارکف، با خطای نرمال معنی‌دار هستند. برای بررسی دقیق مدل‌های SW-GARCH، خودهمبستگی در پسماندهای استانداردشده و مربعات پسماندهای استانداردشده بررسی شود. نتایج نشان می‌دهد فرض نرمال‌بودن برای خطاهای استانداردشده در مدل SW-GARCH برای به تصویر کشیدن و ثبت ناهمسانی واریانس در بازار بورس اوراق بهادار تهران رد می‌شود. بنابراین در این مرحله، از مدل SW-GARCH با توزیع t-استیوینت و GED استفاده می‌شود.

برای مشاهده وجود رژیم‌های متفاوت، واریانس شرطی برای هر نوسان محاسبه می‌شود. براساس نتایج جدول ۳، برای مدل‌های SW-GARCH، واریانس شرطی رژیم پرنوسان چندین برابر بزرگ‌تر از رژیم‌های کم‌نوسان است؛ برای مثال مقدار واریانس شرطی مدل SW-GARCH با توزیع خطای t در کم‌نوسان حدود ۰/۳۹۵ در رژیم‌های پرنوسان حدود ۶/۷۵ و حدود ۱۶ برابر رژیم‌های کم‌نوسان است. این یافته‌ها تأیید می‌کنند که فرایند نوسانات در بازار سهام ایران با دو رژیم متفاوت توصیف می‌شود. همچنین تفاوت زیاد بین واریانس هر رژیم گویای این است که در مدل‌های نوسانات، انتقال رژیم‌ها ضروری است. سطح نوسانات بلندمدت به برآوردهای شاخص ثابت α_0 بستگی دارد (الکساندر، ۲۰۰۱).^۱

نتایج جدول ۳ با این موضوع مطابقت دارد و بیانگر این است که تفاوت بسیاری بین برآوردهای α_0 در نوسانات هر رژیم وجود دارد. برآوردهای شاخص α_0 در هر رژیم پرنوسان، به طور تقریبی، چهار برابر بیشتر از مقدار α_0 در رژیم کم‌نوسان است؛ مثلاً در مدل گارچ انتقالی با توزیع t، مقدار این آماره در رژیم کم‌نوسان حدود ۰/۰۴۲۲ و برای رژیم پرنوسان حدود ۰/۲۳ برای خطای نرمال است. علاوه‌بر این، پویایی کوتاه‌مدت نوسانات به‌وسیله شاخص α_1 در مدل ARCH و شاخص β_1 در مدل

GARCH تعیین می‌شود. براساس برآوردهای بزرگ β_1 ، اثر شوک‌ها در نوسانات در بلندمدت تحلیل می‌رود، بنابراین نوسانات پایدار است. مقادیر بزرگ α_1 و اکنش در تغییرات قیمت اخیر را نشان می‌دهد (الکساندر: ۷۳، ۲۰۰۱).

جدول ۳. نتایج برآورد مدل‌های گارچ انتقالی مارکف

مدل‌های گارچ انتقالی مارکف (SW-GARCH)

	Normal		(۲)-استویدنت		t-استویدنت		GED	
	نحوه پارامتر برآورد							
μ	۰/۰۶۸۸	-۰/۰۰۹۱	۰/۲۲۹۱	-۰/۰۴۰۹	۰/۲۳۰۴	-۰/۰۴۲۲	۰/۰۶۱۲	-۰/۰۰
t آماره	۱۱/۷۲	-۰/۱۳۶	۲۶/۰۶	-۶/۱۷۵	۲۶/۴۳	-۶/۲۶	۱۴۳/۵۰۶	-۰/۱۱۹
α_0	۰/۰۱۲۶	۰/۷۳۶۵	۰/۰۰۲۳	۰/۰۴۷۵	۰/۰۰۲۷	۰/۰۴۴۹	۰/۲۴۳۹	۰/۰۰۰۱
t آماره	۵/۲۰	۸/۱۴	۱/۶۳	۸/۴۶	۱/۷۷	۸/۹۳	۲/۶۶	۰/۰۵۳
α_1	۰/۴۷۷۸	۰/۰۶۱۷	۰/۱۳۱۱	۰/۰۸۲۴۳	۰/۱۲۷۶	۰/۰۸۰۷	۰/۰۲۰۸	۰/۰۰۰۱
t آماره	۹/۸۹	۴/۶۵	۵/۳۱	۶/۶۰	۵/۱۳۸	۷/۱۳۶	۰/۹۶	۰/۲۶
β_1	۰/۲۵۵۴	۰/۰۳۷۵۹	۰/۰۶۸۵	۰/۰۸۰۶	۰/۰۸۷۲۰	۰/۰۸۳۹	۰/۹۶۹۱	۰/۰۰۰۱
t آماره	۹/۸۶	۲/۵۱	۳۶/۷۴	۲/۱۳	۳۵/۲۷۴	۲/۲۱۴	۶۰/۵۳	۰/۰۸۳
P	۰/۰۸۴۰		۰/۹۶۹۲		۰/۹۶۸۱		۰/۳۱۰۴	
t آماره	۶۱/۷۶		۱۵۹/۵۵		۱۵۵/۰۱		۳۹/۲۸	
Q	۰/۰۰۷۱		۰/۹۷۲۹		۰/۹۷۲۸		۰/۹۶۹۱	
t آماره	۰/۱۱۸		۱۵۸/۰۲		۱۶۰/۲۳		۳/۵۸	
درجه آزادی	-		۳/۹۸		۳/۷۰۳۹		۰/۲۵۰۵	
t آماره	-		۱۲/۵۹		۱۱/۴۲		۱۴/۲۴	
Log(L)	۱۳۸۴/۶		۱۱۶۷/۷۳		۱۱۶۸/۳۶		۱۹۹۶/۱۵	
σ^2	۳۲/۸۷۹	۰/۰۴۷	۵/۷۵	۰/۴۹۹	۶/۷۵	۰/۳۹۵	۲۲/۱۶۸	۰/۰۰۰۱
π	۰/۸۹۵۳	۰/۱۰۴۶	۰/۴۶۸۰	۰/۰۵۳۱۹	۰/۴۶۰۲	۰/۰۵۳۹۷	۰/۰۴۲	۰/۰۵۷۱

منبع: محاسبات تحقیق

جدول ۳ احتمالات غیرشرطی هریک از مدل‌های SW-GARCH را گزارش می‌کند. منظور از رژیم‌های کم‌نوسان، رژیم‌های با احتمالات انتقال کمتر است و بهمین صورت برای رژیم پرونوسان SW-RGARCH با احتمالات انتقال بیشتر است. مقایسه رژیم‌های کم‌نوسان و پرونوسان در تمام مدل‌های GARCH بیانگر این است که رژیم‌های نوسانات اولیه، برآوردهای α_1 کمتری، اما β_1 بیشتری در مقایسه با رژیم‌های نوسانات بعدی دارند. بنابراین فرایند GARCH در رژیم‌های کم‌نوسان، پرکارتر و با نوسان بیشتر بوده و پایداری کمتری از آنچه در رژیم پرونوسان است از خود نشان می‌دهد. به علاوه احتمالات شرطی بودن در رژیم پرونوسان و کم‌نوسان در مدل گارچ انتقالی با توزیع خطای t به ترتیب

برابر با $0/055$ و $0/45$ محاسبه شده است.^۱ همان‌طور که انتظار می‌رفت برای همه مدل‌های SW-GARCH میانگین شرطی بازدهی‌ها در رژیم‌های کم‌نوسان بیشتر از پرنوسان است. بنابراین ناطمنیانی کمتر شاخص قیمت کل، این شانس را می‌دهد که عاملان متخصصان^۲ سود بیشتری ببرند. این موضوع اهمیت مدل‌های رژیم چرخشی را برای مدل‌سازی نوسانات نشان می‌دهد.

احتمال غیرشرطی بودن در رژیم اول^۳ π^1 است و این گونه تعریف می‌شود که نسبت به رژیم دومی نوسان کمتری دارد؛ همچنین بین حدود $0/04$ در توزیع GED و $0/08$ در توزیع با خطای نرمال تغییر می‌کند. احتمالات غیرشرطی بودن در رژیم پرنوسان (رژیم دوم)^۴ π^2 بین حدود $0/01$ در مدل با خطای نرمال و $0/09$ در مدل با خطای GED تغییر می‌کند. برای نسخه مدل گارچ انتقالی با توزیع خطای t-استیوونت برای مدل SW-GARCH با درجه آزادی ثابت و بدون تغییر در بین رژیم‌ها، شکل شاخص درجه آزادی مدل کمتر از 4 است. این درجه آزادی مربوط به مدل است و بیانگر این است که گشاورهای شرطی تا سومین گشاور وجود دارد (کاراکتر^۵ $0/08$ ، $0/04$)؛ یعنی با مجاز دانستن شاخص‌های وابسته به حالت^۶ می‌توان انواع شکست‌ها و پرش‌ها را در در داده‌ها مدل‌سازی کرد. در حالت شاخص 7 که منظور از آن درجه آزادی مدل است، بیشتر از حد آستانه‌ای با مقدار 2 است. این میزان نشان می‌دهد توزیع دارای دنباله‌های پهن تر از نرمال است. این یافته با مفهوم دنباله‌های پهن همخوانی دارد. کشیدگی شرطی توزیع در حالت GED برابر با $0/5134$ است.^۷ مدل SW-GARCH با خطای t-استیوونت در نسخه‌ای که درجه آزادی بین رژیم‌ها ثابت نیست و بین رژیم‌ها تغییر می‌کند نیز ارائه شده است. این موضوع بیانگر کشیدگی متغیر با زمان^۸ است که در مطالعات هانسن^۹ (1994) و داکر^{۱۰} (1997) مطرح شده است.

^۵ بیانگر واریانس غیرشرطی در هر رژیم بوده و واریانس شرطی برابر است با:

$$E(h_{t-1}|s_t = i) = \sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji,t-1} [\mu_{St-1=j}^2 + h_{t-1,St-1=j}] - \left[\sum_{j=1}^2 \tilde{p}_{ji,t-1} [\mu_{St-1=j}^2] \right]^2$$

$$1. p(s_t = 1) = \frac{1-p}{2-p-q}, p(s_t = 2) = \frac{1-q}{2-p-q}$$

2. Practitioners

3. Mehmet Karadag.

4. State dependent

$$5. \sigma^{(i)} = (a_0^i / (1 - \alpha_i^i - \beta_i^i))^{1/2}$$

6. Time Varying

7. Hansen.

8. Dueker .

برای هر رژیم، مقدار $\alpha_0^{(i)}$ با جایگزین می‌شود. π احتمال غیرشرطی بودن در رژیم دیگر است. پایداری شوک‌ها در آامین رژیم نیز نشان داده شده است و از فرمول‌های زیر محاسبه می‌شود:

$$p(s_t = 1) = \frac{1-p}{2-p-q} \quad p(s_t = 2) = \frac{1-q}{2-p-q}$$

۴.۵. پایداری (نوسان‌پذیری)

براساس فرضیه سوم، درجه پایداری مدل‌های گارچ انتقالی مارکف کمتر از مدل‌های گارچ تک‌رژیمه است؛ یعنی پایداری مدل‌های گارچ انتقالی مارکف بیشتر است. براساس نتایج جدول ۴، مدل‌های گارچ انتقالی، پایداری زیاد در نوساناتی را رفع می‌کنند که در مدل‌های گارچ وجود دارد و این پایداری را افزایش می‌دهند. مجموع ضربی شاخص‌های ARCH و GARCH در مدل‌های SW-GARCH درجه پایداری نوسانات را ارائه می‌کنند و این مقدار پایداری برای مدل‌های گارچ انتقالی مارکف به طور واضح بیشتر است. علاوه‌بر این، درجه پایداری $(\alpha_1 + \beta_1)$ در میان رژیم‌های کم نوسان در مقایسه با رژیم‌های پرنوسان، بیشتر است^۱ و پایداری کمتری دارد. برآوردهای شاخص‌های احتمالات انتقال $p_{,q}$ به طور آماری در سطح ۹۵ درصد معنادار و نزدیک به ۱ بوده که بیانگر پایداری زیاد نوسانات در داخل هر رژیم به صورت جداگانه است. تغییرات رژیم در نوسانات ممکن است به پایداری زیاد نوسانات منجر شود؛ ولی با به کارگیری مدل انتقال رژیمی، هر رژیم در نوسانات جداگانه عمل می‌کند و از افزایش پایداری (نوسان‌پذیری) می‌کاهد.

جدول ۴. پایداری در مدل‌های گارچ انتقالی مارکف

پایداری کلی	پایداری	odel‌های SW-GARCH	
۰/۹۷	۰/۷۳۳۲	رژیم کم نوسان	Normal
	۰/۹۷۷۶	رژیم پرنوسان	
۰/۹۵	۰/۹۹۹۶	رژیم کم نوسان	استویدنت (۲)
	۰/۹۰۴۹	رژیم پرنوسان	
۰/۹۷	۰/۹۹۹۶	رژیم کم نوسان	استویدنت-t
	۰/۸۸۶۶	رژیم پرنوسان	
۰/۹۵	۰/۹۸۹۹	رژیم کم نوسان	GED
	۰/۰۰۰۲	رژیم پرنوسان	

منبع: محاسبات تحقیق

نتایج نشان می‌دهد در مدل‌های با درجه آزادی ثابت و در مدل‌های با درجه آزادی متغیر بین دو رژیم، برآوردهای داخل نمونه‌ای بسیار معنی‌داری است. برآوردهای میانگین شرطی همگی معنی‌دار است، تا آنچاکه برای نیمی از برآوردهای واریانس ثابت، مخصوصاً ثابت^۱، نمی‌توان فرض صفر را مبنی بر صفربودن مقدار این شاخص رد کرد. مخصوصاً در جدول ۳، انحراف استاندارد بازدهی‌ها به شرط نوسانات هر رژیم گزارش داده شده است؛ یعنی $(\alpha_0^i / (1 - \alpha_1^i))^{1/2} = (\beta_1^i + \sigma^{(i)})$ بوده که این گونه برای تفسیر ساده‌تر است. برآوردها تأیید می‌کند دو رژیم نوسان وجود دارد. رژیم اول با نوسانات کم توصیف شده و در بیشتر مواقع، با پایداری کمتری از شوک‌ها به صورت $\alpha_1^i + \beta_1^i$ یا α_1^i می‌شود. رژیم دوم نیز به صورت رژیمی پرنوسان بروز می‌کند و تقریباً همیشه پایداری بیشتری دارد. پایداری کلی هیچ‌گاه کمتر از ۸/۹ نشده است و احتمالات انتقال به شدت معنادار و تقریباً حدود ۱ است، غیر از حالت نرمال که یکی از آن‌ها تقریباً از مقدار واحد بیشتر است، رژیم‌ها عموماً پایدارند.

۶.۴. بوردسی داخل نمونه‌ای

در مقایسه بین مدل‌های SW-GARCH این مشکل بزرگ به وجود می‌آید که ممکن است آزمون‌های اقتصادستنجی استاندارد برای تصویری مدل، دیگر مناسب نباشد؛ زیرا بعضی شاخص‌ها تحت فرض صفر تعریف نشده است.^۱ در زمان مقایسه بین مدل‌های SW-GARCH، دیگر نمی‌توان آماره آزمون LR یا همان نسبت درست‌نمایی استاندارد را به کار گرفت. از آنچاکه احتمالات انتقال مارکف، تحت فرض صفر مشخص و تعریف شده نیست، آماره آزمون LR، دیگر از توزیع خی دو پیروی نمی‌کند (همیلتون و ساسمل، ۱۹۹۴). بنابراین در این پژوهش، از آماره‌های نیکوبی برآذش بسیاری استفاده شده است تا مدل‌های نوسانات مقایسه شوند. این آماره‌ها شامل معیار اطلاعات آکائیک^۲ (AIC)، معیار اطلاعات بیزی و شوارتز^۳ (SBIC)، معیار اطلاعات هنان-کوین^۴ (HQIC) و مقادیر لگاریتم درست‌نمایی است. معیارهای اطلاعات بر این اساس تغییر می‌کند که این معیارها چگونه تعداد شاخص‌های برآورده شده را جریمه (یا جبران)^۵ می‌کنند. SBIC شاخص‌های اضافی را بیشتر از AIC جبران می‌کنند. معیار HQIC و SBIC سازگار است، درحالی که AIC سازگار نیست، SBIC نیز

۱. برای حل این مشکل می‌توان از فرایند شیوه‌سازی استفاده کرد. نک: Hannssen, 1996, 1999.

2. Akaike, 1974.

3. Schwaz, 1978.

4. Hannan & Quinn, 1979.

5. Penalize.

ناسازگار است. مدلی با مقادیر کوچک‌تر از اطلاعات، دارای ترجیح بیشتری است.^۱ معیارهای ذکر شده به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$AIC = \frac{-2L}{T} + \frac{2K}{T} \quad BIC = \frac{-2L}{T} + \frac{K \ln T}{T}$$

$$HQIC = \frac{-2L}{T} + \frac{2K \ln(\ln T)}{T}$$

L مقدارتابع لگاریتم درست‌نمایی و T تعداد مشاهدات و K تعداد شاخص‌های برآورد شده است. در جدول ۵، نتایج آماره‌های نیکویی برآش برای مدل‌های نوسانات ارائه شده است. مقادیر بزرگ لگاریتم درست‌نمایی در بین مدل‌های SW_GARCH با توزیع t-استیودنت ۲ به دست آمده است. نکته قابل توجه آنکه درجه آزادی بین رژیم‌ها تغییر می‌کند. معیارهای AIC و BIC هر دو بیانگر این است که بهترین مدل انتخابی در بین مدل‌های SW-GARCH، مدل SW-GARCH با توزیع t-استیودنت با درجه آزادی متغیر در بین رژیم هاست.

جدول ۵. نتایج بررسی‌های داخل نمونه‌ای برای برآورد و برآش مدل

مدل	تعداد مشاهدات	SWGARCH-N	SWGARCH-T2	SWGARCH-T	SWGARCH-GED
۱۰	۱۲	۱۱	۱۱	۱۱	۱۱
AIC	۰/۵۹	۰/۴۳	-۰/۳۶	-۰/۳۶	۰/۴۵
BIC	۰/۶۱	۰/۴۶	-۰/۳۴	-۰/۳۴	۰/۴۵
Log(L)	-۸۵۳/۵	-۸۹۷/۰	-۸۶۷/۹	-۸۹۵/۷	-۸۹۵/۷
MSE1	۰/۱۶	۱/۰۴	۲/۷۰	۲/۷۰	۱/۱۰
MSE2	۱/۴۰	۱۹۲۸	۲۲۸	۲۲۸	۲۲۰
QLIKE	-۰/۸۸	-۰/۵۸	۰/۹۶	-۰/۵۶	-۰/۵۶
R2LOG	۹/۴۶	۷/۹۴	۲۷/۵۳	۷/۹۸	۷/۹۸
MAD2	۰/۲۸	۱/۱۷	۳/۴۵	۱/۲۳	۱/۲۳
MAD1	۰/۲۷	۰/۲۶	۱/۴۷	۰/۲۶	۰/۲۶
HMSE	۱۶/۲۳	۱۴۵/۳۲	۱/۶۹	۱/۶۹	۱۶۳/۵۴

منبع: محاسبات تحقیق

طبق معیارهای AIC و HQIC، مدل SW-GARCH با توزیع t-استیودنت و t-استیودنت ۲ بهترین مدل برای نوسانات بازار سهام ایران است. اگر مقادیر تابع لگاریتم درست‌نمایی مقایسه شود، مدل‌های SW-GARCH به هر دو نوع توزیع t به صورت واضحی بهتر از سایر اجرا می‌شوند و مقادیر بیشتری از تابع لگاریتم درست‌نمایی دارند. علاوه بر این، آماره‌های نیکویی برآش و توابع زیان آماری بسیاری

مورد استفاده قرار گرفته‌اند تا امکان تحلیل عملکرد برآورده داخل نمونه‌ای مدل‌های نوسانات فراهم شود.^۱

مریعات بازده روزانه به عنوان نوسانات واقعی در نظر گرفته می‌شود. همان‌طور که در جدول ۵ دیده می‌شود، مدل‌های با توزیع خطای t رتبه بالاتری نسبت به همه توابع زیان دیگر کسب می‌کنند. همچنین سه رتبه اول را معمولاً مدل‌های SW-GARCH با توزیع t -استیوینت کسب می‌کنند. بنابراین از بررسی نتایج برآورده داخل نمونه‌ای براساس توابع زیان با معیارهای نیکوبی برازش، می‌توان نتیجه گرفت در توضیح نوسانات بازار سهام ایران، مدل‌های SW-GARCH با توزیع خطای t ، بهتر از سایر مدل‌های گارچ انتقالی عمل می‌کنند. ویژگی دیگر مدل‌های SW-GARCH این است که پایداری بالای شوک‌ها در واریانس شرطی را دارند و همان‌طور که در جدول نیز آمده است، آن‌طور که انتظار می‌رفت کوچک‌تر نیست. مقایسه مدل‌های SW-GARCH از نظر پایداری براساس سومین ستون جدول ^۲، بیانگر این است که پایداری بالاتر در تصریح اولیه به وسیله مدل‌های بعدی کاهش می‌یابد. این نتایج با یافته‌های لمورو و لاستراپ (۱۹۹۰) سازگاری دارد. در میان همه مدل‌ها، مدل SW-GARCH با توزیع t -استیوینت ۲ بیشترین کاهش را در نوسانات نشان می‌دهد.

۴. بررسی خارج از نمونه (پیش‌بینی)

برای بررسی فرضیه سوم باید از بررسی‌های خارج از نمونه‌ای کمک گرفت. فرضیه سوم این بود که دقت پیش‌بینی مدل‌های گارچ انتقالی مارکف نسبت به سایر مدل‌های رقیب، بیشتر است. برای بررسی پیش‌بینی باید از برآورده خارج از نمونه‌ای استفاده کرد. داده‌های مربوط به دوره پیش‌بینی حدود یک سال و نیم (روزهای باز بازار) از ۱۳۸۸/۰۱/۱۶ تا ۱۳۹۰/۰۱/۱۴ با چهار صد مشاهده است. در این بخش، با اعمال بوت‌سترپ به اندازه^۳ هزار نمونه گیری با نمونه پایلوت چهارصد (تعداد داده‌های خارج از نمونه) و با طول بلوک $p=1/q$ به پیش‌بینی خارج از نمونه پرداختیم.

۴.۱. موارد کاربرد روش بوت استرپینگ

آدر و همکاران (۲۰۰۸)^۴ روش بوت را برای استفاده در موقعیت زیر توصیه کردند:

۱. وقتی توزیع آماره مدنظر ناشناخته یا پیچیده است؛

۱. اطلاعات بیشتر درباره توابع زیان آماری و نوسانات دقیق در بخش پیش‌بینی مطرح خواهد شد.

۲. برای مدل‌های GARCH، براساس مطالعات Marcucci, 2005 مقدار پایداری بیشتری به عنوان مقدار پایداری مدل گزارش شده است.

۲. وقتی اندازه نمونه برای استباطی آماری ناکافی است؛
 ۳. وقتی محاسبات توانی لازم است انجام شود؛ اما نمونه پایلوت کوچکی در اختیار است.

۵. بوت استرپ بلوک متحرک

از آنچاکه روش بوتسترب برای نمونه‌گیری‌های مستقل است و در این مطالعه، خطاهای همبستگی سریالی داشته و وابستگی وجود دارد، روش بوتسترب معمول کاربرد ندارد. ازاین‌رو بوتسترب با بلوک متحرک با داده‌های وابسته می‌تواند مفید باشد. در این حالت، مشاهدات را نمی‌توان ایستا کرد؛ اما نشان داده شده است که با متغیربودن طول بلوک از این مشکل جلوگیری می‌شود. در بوت استرپ، مانا از طول بلوک تصادفی به جای طول بلوک مانا استفاده می‌کند و طول بلوک‌ها به طور مستقل از یکدیگر، از توزیعی هندسی با میانگین طول بلوک $\bar{Q} = \frac{1}{n}$ انتخاب می‌شوند. بنابراین طول تصادفی به طور ایدئال کوچک می‌شود؛ اما با اندازه کافی برای به تصویر کشیدن همبستگی سریالی در داده‌های اصلی، بزرگ است.

در بخش بعدی، با اعمال بوتسترب به اندازه ۳ هزار نمونه‌گیری با نمونه پایلوت چهارصد (تعداد داده‌های خارج از نمونه) و با طول بلوک $\bar{Q} = 1$ به پیش‌بینی خارج از نمونه پرداخته می‌شود.

جدول ۶. نتایج پیش‌بینی یک‌روزه خارج از نمونه

SWGARCH-GED	SWGARCH-T	SWGARCH-T2	SWGARCH-N	مدل
۱/۴۰۰	۱/۳۴۰	۱/۴۰۰	۱/۳۷۶	MSE1
۲/۶۱۳	۲/۸۰۴	۲/۶۱۳	۲/۶۸۷	MAPE
۶/۶۲۱	۷/۳۱۹	۶/۸۲۱	۷/۰۴۷	QLIKE
۲/۱۷۵	۴/۶۸۳	۲/۱۷۸	۳/۳۷۳	R2LOG
۱/۵۸۳	۱/۶۲۴	۱/۵۸۳	۱/۶۰۶	MAD2
۳۰/۳۰	۳۸/۸۶	۳۰/۳۰	۳۳/۹۱	MAD1
۱/۰۰۱	۱/۰۰۰	۱/۰۰۱	۱/۰۰۰	HMSE

منبع: محاسبات تحقیق

در افق پیش‌بینی یک‌روزه، بهترین مدل SW-GARCH-t با خطای T است و دومین مدل دارای بهترین رتبه در پیش‌بینی، مدل‌های گارچ معمول است. به عبارت دیگر، در افق یک‌روزه، طبق آماره MSE ابتدا مدل انتقالی گارچ مارکف با توزیع α رتبه اول را با کمترین خطای پیش‌بینی حدود ۱/۳۴ دارد و سپس مدل‌های گارچ معمولاً بهترین پیش‌بینی را انجام می‌دهند.

جدول ۷. نتایج پیش‌بینی پنج روزه خارج از نمونه

SWGARCH-GED	SWGARCH-T	SWGARCH-T2	SWGARCH-N	مدل
۷/۳۹۸	۷/۳۳۸	۷/۳۹۸	۷/۴۷۴	MSE1
۶/۰۱۵	۶/۱۰۵	۶/۰۱۵	۶/۰۵۰	MAPE
۶/۸۱۹	۷/۳۱۸	۶/۸۱۶	۷/۰۴۵	QLIKE
۹/۳۴۸	۵/۲۳۸	۹/۳۴۸	۷/۴۲۵	R2LOG
۷/۵۸۱	۷/۶۴۰	۷/۵۸۱	۷/۶۰۴	MAD2
۳۰/۳۳	۳۸/۸۸	۳۰/۳۳	۳۳/۹۴	MAD1
۱/۰۰۴	۱/۰۰۲	۱/۰۰۴	۱/۰۰۳	HMSE

منبع: محاسبات تحقیق

در این افق پیش‌بینی نیز بهترین مدل برای پیش‌بینی دارای کمترین آماره خطای پیش‌بینی، مدل انتقالی گارچ مارکف با توزیع t با درجه آزادی ثابت است. مقدار آن ۷/۳۳۸ است و در پیش‌بینی از سایر مدل‌ها خطای کمتری دارد.

جدول ۸. نتایج پیش‌بینی ده روزه خارج از نمونه

SWGARCH-GED	SWGARCH-T	SWGARCH-T2	SWGARCH-N	مدل
۱/۴۹۶	۱/۴۹۰	۱/۴۹۶	۱/۴۹۴	MSE1
۲/۴۰۲	۲/۴۲۰	۲/۴۰۲	۲/۴۰۹	MAPE
۶/۸۱۹	۷/۳۱۷	۶/۸۱۹	۷/۰۴۴	QLIKE
۱۵/۹۳۸	۴۳/۱۱	۱۵/۹۳۸	۱۳/۷۱۲	R2LOG
۱/۵۱۴	۱/۵۲۰	۱/۵۱۴	۱/۵۱۷	MAD2
۳۰/۳۷	۳۸/۹۰	۳۰/۳۷	۳۳/۹۶	MAD1
۱/۰۰۸	۱/۰۰۵	۱/۰۰۸	۱/۰۰۶	HMSE

منبع: محاسبات تحقیق

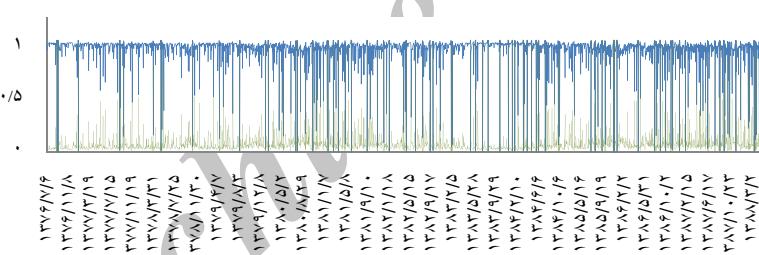
برای پیش‌بینی فقط نباید به افق‌های کوتاه‌مدت بسته کرد؛ بلکه در بازار بورس، پیش‌بینی‌های دوهفته‌ای نیز برای سرمایه‌گذاران بسیار جالب توجه است. طبق این جدول، بهترین مدل برای پیش‌بینی دارای کمترین آماره خطای پیش‌بینی، مدل انتقالی گارچ مارکف با توزیع t است. طبق جدول ۹، بهترین مدل برای پیش‌بینی دارای کمترین آماره خطای پیش‌بینی، مدل انتقالی گارچ مارکف با توزیع t است. نتایج پیش‌بینی خارج از نمونه برای افق پیش‌بینی ۲۲ روزه یا ۲ ماهه در این جدول نشان می‌دهد رتبه اول در پیش‌بینی متعلق به مدل‌های گارچ انتقالی مارکف با توزیع t با درجه آزادی ثابت در زمان است که کمترین MSE را دارد. شایان ذکر است که از بین ده مدل، مدل‌های گارچ انتقالی مارکف رتبه‌های اول را طبق تابع زیان MAPE، R2LOG و QLIKE و MAD1 به دست آورده‌اند.

جدول ۹. نتایج پیش‌بینی روزه خارج از نمونه

SWGARCH-GED	SWGARCH-T	SWGARCH-T2	SWGARCH-N	مدل
۳/۳۴۲	۳/۳۳۶	۳/۳۴۲	۳/۳۴۰	MSE1
۱/۱۸۴	۱/۱۸۲	۱/۱۸۴	۱/۱۸۵	MAPE
۶/۶۱۸	۷/۳۲۱	۶/۶۱۸	۷/۰۴	QLIKE
۲۴/۶۴۸	۱۹/۰۴۰	۲۴/۶۴۸	۲۲/۰۱۷	R2LOG
۳/۳۶۱	۳/۳۶۷	۳/۳۶۱	۳/۳۶۳	MAD2
۳۰/۵۱	۰/۰۳۹	۳۰/۵۱	۳۴/۱۷	MAD1
۱/۰۱۷	۱/۰۱۰	۱/۰۱۷	۱/۰۱	HMSE

منبع: محاسبات تحقیق

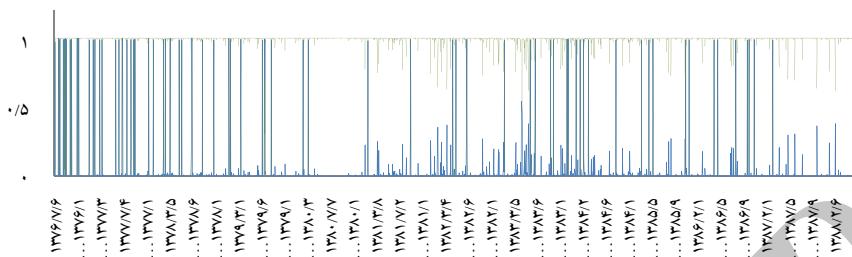
براساس نتایج بالا، کاملاً واضح است که مدل‌های گارچ انتقالی مارکف با توزیع استیوونس، هم در افق پیش‌بینی کوتاه‌مدت و هم در افق پیش‌بینی بلندمدت، بهتر از مدل‌های دیگر عمل می‌کنند و رتبه اول را در کمترین خطای پیش‌بینی دارند. به طور کلی، این گونه استیباط می‌شود که تقریباً در هر دو افق پیش‌بینی یک‌روزه و دو‌ماهه یا ۲۲ روزه، از هفت تابع زیان، حداقل چهار تابع زیان، مدل‌های گارچ انتقالی مارکف را برای پیش‌بینی مناسب‌تر و خطای پیش‌بینی آن را کمتر می‌دانند.



شکل ۱. نمودار انتقال دزیمی برای مدل SWGARCH-N

منبع: محاسبات تحقیق

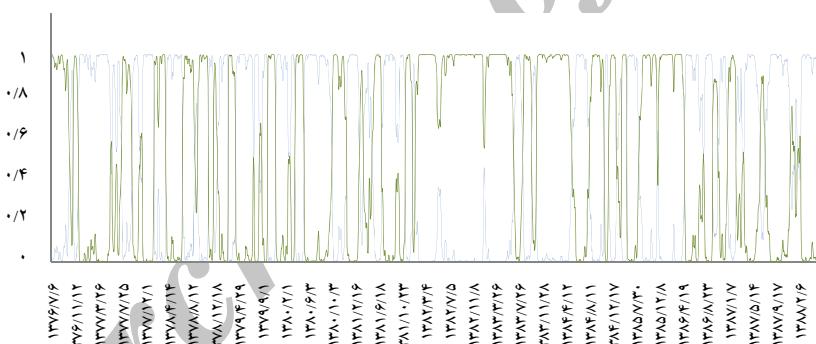
طبق شکل ۱ مشخص می‌شود مدل گارچ انتقالی مارکف با توزیع خطای نرمال برای داده‌های بورس اوراق بهادر تهران توانایی، تشخیص چرخش یا انتقال رژیم را ندارد. همچنین احتمالات هموارشده نوسانات دو رژیم کم‌نوسان و پر‌نوسان از هم جدا مانده‌اند و کمترین این دو رژیم انتقال رخ داده است. در نقاطی محدود، رژیم کم‌نوسان به محدوده رژیم پر‌نوسان راه یافته است؛ اما انتقال رخ نداده است که بتوان آن را رویت کرد. این انتقال‌ها بسیار کم و کوتاه‌مدت است و نهایتاً در طول یک هفته، این انتقال‌های جزئی بین دو رژیم رخ می‌دهد.



شکل ۲. نمودار انتقال رژیمی برای مدل SWGARCH-N

منبع: محاسبات تحقیق

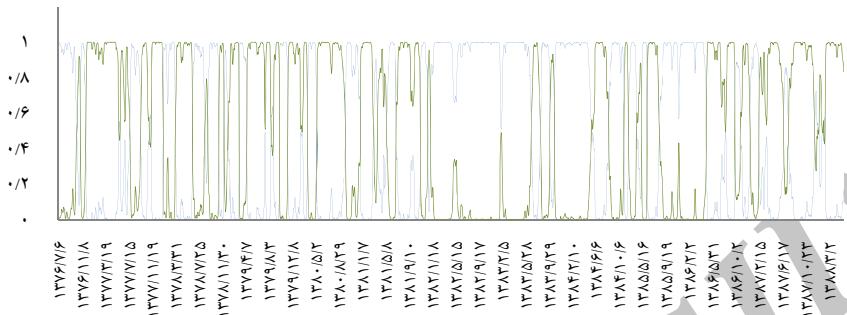
نمودار ۲ نشان‌دهنده احتمالات هموارشده مدل گارچ انتقالی مارکف ازطريق توزيع خطای GED است. این نمودار، برخلاف نمودار شکل ۱، نشان می‌دهد با اینکه انتقال‌ها را نمی‌توان تشخیص داد، رژیم پرنسان به محدوده رژیم کم‌نوسان وارد شده و انتقال‌هایی را بین دو رژیم در حد دو یا سه روز ایجاد کرده است.



شکل ۳. نمودار انتقال رژیمی برای مدل SWGARCH-t

منبع: محاسبات تحقیق

نمودار ۳ بیانگر احتمالات هموارشده برای نوسانات در مدل انتقالی گارچ مارکف با توزيع خطای t با شاخص درجه آزادی ثابت بین دو رژیم است. انتقالی بین دو رژیم کم‌نوسان و پرنسان کاملاً مشهود است. این مدل به خوبی توانسته است انتقال رژیمی را در نوسانات بازار بورس اوراق بهادار تهران به تصویر کشد. نقاط تقاطع بین دو رژیم و تعویض رژیم نوسانات بهدلیل عوامل مؤثر بر بورس است که بازار بورس را تحت تأثیر قرار می‌دهد.



شکل ۴. نمودار انتقال رژیمی برای مدل SWGARCH-t2

منبع: محاسبات تحقیق

نمودار شکل ۴ نیز احتمالات هموارشده برای مدل گارچ انتقالی مارکف را با توزیع خطای t با شاخص درجه آزادی متغیر بین دو رژیم به تصویر می‌کشد. این نمودار نیز تغییر رژیم را به خوبی تدقیکی کرده است.

۶. نتیجه‌گیری

در ابتدا عملکرد داخل نمونه‌ای مدل‌های گارچ انتقالی مارکف، برای مدل‌های مختلف با خطاهای متفاوت بررسی و تحلیل شد تا بهترین شکل مدل نوسانات در طول دوره ۱۳۷۶ تا ۱۳۹۰ تعیین شود. براساس نتایج به دست آمده برای بورس اوراق بهادار تهران، مدل‌های SW-GARCH تحت توزیع با دنباله‌های پهن (توزیع خطای غیرنرمال) بهترین برآذش آماری را از خود نشان داده‌اند. نکته شایان ذکر اینکه انتخاب فرض توزیع خطای t -استیودنت برای خطاهای استاندارد شده، عملکرد داخل نمونه‌ای را در مدل‌های نوسانات بهبود می‌بخشد. در نهایت، عملکرد پیش‌بینی خارج از نمونه برای دوره ۱۳۸۸/۱/۱۹ تا ۱۳۹۰/۱/۱۴ با چهارصد مشاهده بررسی شده و نتایج عملکرد مدل‌های SW-GARCH گزارش شد. سایر نتایج به این شرح است: اول، برای افق پیش‌بینی کوتاه‌مدت، یک‌روزه و یک‌هفت‌هایی، مدل‌های SW-GARCH رتبه‌های بالاتری را در پیش‌بینی دقیق‌تر به خود اختصاص می‌دهند. همچنین دقیق‌ترین پیش‌بینی را مدل SW-GARCG با توزیع خطای t -استیودنت انجام می‌دهد. پیشرفت دیگر مدل‌های SW-GARCH در مقایسه با سایر مدل‌ها این است که نوسان پذیری (پایداری) بالا در نوسانات موجود در مدل‌های گارچ را رفع می‌کند و این پایداری را کاهش می‌دهد. درجه پایداری از طریق مجموع ضریب شاخص‌های ARCH و GARCH در مدل‌های SW-

درجه پایداری نوسانات را ارائه می‌کند و این مقدار پایداری برای مدل‌های گارچ انتقالی GARCH مارکف به طور واضح کمتر است.

منابع و مأخذ

ابراهیمی، علیرضا(۱۳۸۵)، مدل‌های ARCH، GARCH و کاربرد آن‌ها در تحلیل‌های اقتصادی، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه اصفهان، دانشکده علوم ابونوری، اسماعیل و رضا ایزدی(۱۳۸۵)، «ارزیابی اثر روزهای هفتۀ در بورس اوراق بهادار تهران با استفاده از الگوهای GARCH، ARCH، تحقیقات اقتصادی، ش ۷۲، دانشگاه تهران، ص ۱۶۳ تا ۱۹۰.

ابونوری، اسماعیل و علیرضا عرفانی(۱۳۸۷)، «الگوی چرخشی مارکف و پیش‌بینی احتمال وقوع بحران نقدینگی در کشورهای عضو اوپک»، پژوهشنامه اقتصادی، سال ۸، شماره ۳۰(پاپی ۳۰)، صص ۱۷۴-۱۵۳.

ورزین‌وش، اسدالله و حامد شکوری و محمدرضا قاضی عسگر(۱۳۸۸)، بررسی بازدهی سهام و تورم در ایران، رویکرد مارکف سوئیپینگ، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه تهران.

کشاورز‌حداد، غلامرضا و آرش بابایی(۱۳۸۷)، بررسی تلاطم بازده سهام در بورس تهران با استفاده از اداده‌های پانل و مدل گارچ، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه شریف، دانشکده مدیریت و اقتصاد گجراتی، دامودار(۱۳۸۵)، مبانی اقتصادستجی، ترجمه حمید ابریشمی، ج ۲، تهران: دانشگاه تهران.

Akaike, H.(1974), "A New look at the Statistical Model Identification. Automatic Control, IEEE Transactions", 19(6): 716-723.

Alexander C. Market Models(2001), "A Guide to Financial Data Analysis", John Wiley and Son, UK.

Alexander, C.(1999), "Risk Management and Analysis", Volume 1: Measuring and Modelling Financial Risk, John Wiley and Sons, New York, NY.

Bollerslev, T.(1986), "Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity", Journal of Econometrics, 31(3): 307-327.

Cai, J.(1994), "A Markov Model of Unconditional Variance in ARCH", Journal of Business and Economic Statistics, 12(3): 309-316.

Daouk H. and J. Q. Guo(2004), "Switching Asymmetric GARCH and Options on a Volatility Index", Journal of Futures Markets, 24(3): 251-282.

Dueker, M. J.(1996), "Markov Switching in GARCH Processes and Mean-Reverting Stock Market Volatility", Journal of Business and Economic Statistics, 15(1): 26-34.

Engle R. F. and A. J. Patton (2001), "What Good is a Volatility Model? Quantitative Finance", Taylor and Francis Journals, vol. 1(2): 237-245.

Engle R. F. and T. Bollerslev(1986), "Modeling the Persistence of Conditional Variances", *Econometric Reviews*, 5: 1-50.

Engle R. F. and V. K. Ng(1993), "Measuring and Testing the Impact of News on Volatility", *Journal of Finance*, 48: 1749-78.

Engle, Robert. F(1982), "Autoregressive Conditional Heteroscedasticity with Estimation of the Variance of United Kingdom Inflation", *Econometrica*, Vol. 50, No. 4, pp. 987-1007.

Granger C. W. J. and S. H(2003), "Poon. Forecasting Financial Market Volatility", A review. *Journal of Economic Literature*, 41(2): 478-539.

Gray, S.(1994), "Modelling the Conditional Distribution of Interest Rates as a Regime-Switching Process", *Journal of Financial Economics*, 42(1): 27-62.

Hamilton J. D(1989), "A New Approach to the Economic Analysis of Non-Stationary Time Series and the Business Cycle", *Econometrica*, 57: 357-84.

Hamilton J. D(1990), "Analysis of Time Series Subject to Changes in Regime", *Journal of Econometrics*, 45: 39-70.

Hannan E. J. and B. G. Quinn(1979), "The Determination of the Order of an Autoregression", *Journal of The Royal Statistical Society*, 41(2): 190-195.

Kardag, Mehmet Al(2008), "Analysis of Turkish Stock Matket with Markov Regime Switching Volatility Models".MA thesis, Institute of Applied Mathematics (IAM).

Ljung G. M. and G. E. P. Box(1978), "On a Measure of Lack Affect in Time Series Models", *Biometrika*, 65: 297-303

Marcucci, J(2005), "Forecasting Stock Market Volatility With Regime-Switching GARCH Models", *Studies in Nonlinear Dynamics and Econometrics*, 9(4).

Pagan, Adrian R., and G. William Schwert(1990), "Alternative Models for Conditional Stock Volatility", *Journal of Econometrics*, 45, 267-90.

Patton A. J(2005), "Volatility Forecast Comparison Using Imperfect Volatility Proxies", quantitative Finance Research Centre, *University of Technology*, Sydney. (175).

Patton A. J. and K. Sheppard(2007), "Evaluating Volatility and Correlation Forecasts", *Oxford Financial Research Centre Working Papers Series*.

Schwarz G (1978), "Estimating the Dimension of a Model", *The Annals of Statistics*, 6(2): 461-464.

Susmel, R (2000), "Switching Volatility in Private International Equity Markets", *International Journal of Finance and Economics*, 5(4): 265-283.