

چشم‌انداز مدیریت صنعتی

سال هشتم، شماره ۳۰، تابستان ۱۳۹۷

شاپای چاپی: ۹۸۷۴-۲۲۵۱، شاپای الکترونیکی: ۴۱۶۵-۲۶۴۵

ص ص ۳۰ - ۹

مدیریت تقاضا با استفاده از مدل‌های سری زمانی خودرگرسیو
در بستر خدمات ارزش افزوده تلفن همراه

محمدحسین واقف‌زاده*، بهروز کریمی**

چکیده

ظهور خدمات ارزش افزوده به‌عنوان یکی از خدمات نوین در بستر تلفن همراه نیازمند بازیگرانی از قبیل تأمین‌کنندگان محتوا، شرکت‌های واسطه و اپراتورها است که یک زنجیره تأمین تشکیل می‌دهند. در این بستر، چالش‌هایی از قبیل مدیریت و مدل‌سازی روند تقاضا، رفتار مشتریان و «اثر شلاق چرمی» نمود پیدا می‌کند. پژوهش حاضر قصد دارد تا در حوزه زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده تلفن همراه، بررسی دقیقی پیرامون روند تقاضای وارده به شبکه و اثر شلاقی ناشی از آن، انجام دهد. لذا با توجه به وجود اثر «خودرگرسیو شرطی» در بطن داده‌های تقاضای مشتریان طی دوره زمانی معین، از مدل‌های خانواده ARCH استفاده می‌شود. نتایج مربوط به تأثیر پیش‌بینی تقاضا با استفاده از سه مدل از معروف‌ترین مدل‌های خانواده ARCH بر «اثر شلاق چرمی» نمایانگر این موضوع است که مدل $ARMA(1,1)/EGARCH(1,1)$ ، نسبت به مدل‌های GARCH و GJR در تحلیل روند تقاضاهای برتری محسوسی دارد.

کلیدواژه‌ها: خدمات ارزش افزوده؛ مدیریت زنجیره تأمین خدمات؛ پیش‌بینی تقاضا؛
اثر شلاق چرمی؛ مدل ARCH.

تاریخ دریافت مقاله: ۱۳۹۷/۰۱/۲۳، تاریخ پذیرش مقاله: ۱۳۹۷/۰۶/۲۲.

* دانشجوی دکتری، دانشگاه صنعتی امیرکبیر.

** استاد، دانشگاه صنعتی امیرکبیر (نویسنده مسئول).

E-mail: b.karimi@aut.ac.ir

۱. مقدمه

باینکه زمان زیادی از عمر تلفن همراه در جهان نمی‌گذرد، اما در این مدت کم نیز این فناوری با رشد بسیار فزاینده‌ای مواجه بوده است. توسعه فناوری‌های تلفن همراه منافع اجتماعی - اقتصادی بی‌شماری را به ارمغان آورده است؛ به طوری که بین ضریب نفوذ^۱ تلفن همراه و رشد اقتصادی رابطه مستقیمی وجود دارد [۲].

«اتحادیه بین‌المللی مخابرات»^۲ اعلام کرده است در سال ۲۰۱۶ بیش از ۹۷ درصد جمعیت جهان تحت پوشش تلفن همراه قرار گرفته است که این آمار نشان می‌دهد تعداد مشترکین تلفن همراه به جمعیت کره زمین نزدیک می‌شود [۱۱]؛ از سوی دیگر بر اساس پژوهش‌های حوزه مخابرات از سال ۲۰۱۴ میزان دسترسی مردم به اینترنت از طریق تلفن همراه بیشتر از سایر تجهیزات مخابراتی و تکنولوژیکی است [۱۶] که به معنای عمومیت بیشتر و رو به رشد شبکه تلفن همراه نسبت به دستگاه‌های ثابت است.

در گذشته نه‌چندان دور کاربرد اصلی بستر ایجادشده تلفن همراه، ایجاد ارتباط صوتی بین دو فرد در دو منطقه متفاوت بود؛ اما با پیشرفت سریع فناوری و ظرفیت ایجادشده توسط بستر شبکه‌های تلفن همراه، بازیگران این اکوسیستم را بر آن داشت تا با استفاده حداکثری از این ظرفیت، خدمات جانبی فراوانی را به استفاده‌کنندگان ارائه دهند. این خدمات جانبی به «ارزش افزوده تلفن همراه»^۳ معروف است که به یکی از حوزه‌های پرتعداد بین‌المللی در دنیای ارتباطات الکترونیک مبدل شده است [۲۱]. شبکه خدمات ارائه‌شده در حوزه ارزش افزوده در بستر تلفن همراه شامل خدماتی است که بر مبنای ارتباطات سنتی شبکه تلفن همراه (ارتباط صوتی و تبادلات پیامکی بین کاربران) نباشد.

با توجه به اهمیت موضوع، در این قسمت به بررسی مفاهیم اولیه مورداستفاده در پژوهش پیش رو پرداخته می‌شود. «مدیریت زنجیره تأمین شامل برنامه‌ریزی و مدیریت همه فعالیت‌های مربوط به تأمین منابع، تبدیل آن‌ها به محصول و مدیریت پشتیبانی می‌شود» [۱۷]. طبق این تعریف، مدیریت زنجیره تأمین در همه سطوح و جنبه‌های سیستم تسری می‌یابد و در تمام لایه‌های شبکه نمود پیدا می‌کند [۲۰]. بخش «خدمات» در مبنای نظر موضوع زنجیره تأمین، بر خلاف نقش مهم آن در سهم اقتصاد و تولید ناخالص ملی، از اقبال چندانی نداشته است [۱، ۱۸، ۲۲]؛ اما با توجه به رشد روزافزون سهم بخش خدمات در اقتصاد ایران و قابلیت رشد از حدود ۵۰ درصد فعلی به ۸۰ درصد (حد معمول در کشورهای توسعه‌یافته)، لزوم توجه بیشتر از پیش به این حوزه ضروری خواهد بود. در این راستا هدف

1. Penetration
2. International Telecommunication Union (ITU)
3. Value Added Service (VAS)

اصلی این پژوهش، به‌کاربردن روش‌های نوین در پیش‌بینی روند تقاضا برای «تصمیم‌سازی» بهتر و مؤثر در امر مدیریت زنجیره تأمین خواهد بود؛ زیرا مهم‌ترین مؤلفه در امر تصمیم‌گیری برای نحوه توسعه یک کسب‌وکار، تشخیص دورنمای تقاضای مشتری در افق‌های بلندمدت و میان‌مدت خواهد بود. خروجی روش‌های مورد استفاده در این پژوهش، افق میان‌مدت توسعه کسب‌وکار را برای مدیریت کسب‌وکار ترسیم می‌کند.

با توجه به اهمیت روزافزون شبکه تلفن همراه و ارزش بازار گسترده‌ای که ایجاد می‌کند، نقش «خدمات ارزش افزوده» در بازار ارتباطات و مخابرات نمایان‌تر می‌شود. با گسترش هرچه بیشتر بازار ذکرشده، فعالیت در عرصه «خدمات ارزش افزوده» بیشتر موردتوجه شرکت‌های مخابراتی قرار گرفته و در جذب مشتریان و همچنین نگهداری آن‌ها رقابت شدیدی به‌وجود آمده است [۲۴]؛ همچنین به‌دلیل وجود رقابت شدید برای به‌دست‌آوردن سهم بیشتر در بازار ارتباطات، این حوزه از خدمات توسط اپراتورها موردتوجه قرار گرفته است [۲۳، ۳].

زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده با توجه به عوامل متعدد و در حضور مؤلفه‌های مختلفی شکل می‌گیرد. این مؤلفه‌ها با توجه به عواملی از قبیل نحوه برقراری ارتباطات، تجمیع عوامل و مؤلفه‌های درگیر، پیچیدگی بستر شبکه تلفن همراه و وسعت شبکه می‌توانند در تعداد سطوح این زنجیره تأمین مؤثر باشند. بازیگران در سطوح مختلف اکوسیستم تأمین و ارائه خدمات ارزش افزوده را می‌توان در قالب زیر بیان کرد:

- اپراتور^۱: نقش اپراتور، ارائه خدمات ارزش افزوده به کسب‌وکارها است. فعالیت اپراتور در این بخش به فراهم‌آوری زیرساخت برای مشتریان بالادستی به‌منظور ارائه خدمات بنگاه‌های تأمین‌کنندگان محتوا به مشتریان نهایی است.
- تجمیع‌کننده^۲: تجمیع‌کننده، فعالیت‌های تأمین‌کنندگان مختلف محتوا هستند.
- تأمین‌کننده محتوا^۳: فراهم‌کننده خدمات محتوایی شبکه‌های اطلاع‌رسانی تأمین‌کنندگان محتوا هستند. این خدمات شامل بسترهای فناورانه و نرم‌افزاری و ارتباطات با مشتریان و تأمین‌کنندگان هستند.
- تأمین‌کننده خدمات^۴: این دسته از بازیگران شامل سازمان‌ها، مؤسسه‌های دولتی، خصوصی یا اشخاص حقیقی هستند که طراحی خدمات پیامکی و تدوین محتوای هر خدمت را بر عهده دارند.
- مالک محتوا^۵: مالکیت، محتوای خدمات را دارا است.

1. Operator (OP)
 2. Aggregator (AGG)
 3. Content Provider (CP)
 4. Service Provider (SP)
 5. Content Owner (CO)

در بحث حاضر شبکه‌ای که از اجزای بالا تشکیل شود در حالت کلی «زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده» نامیده می‌شود. جریان ارائه خدمات در زنجیره تأمین پس از تدوین محتوا و جمع‌آوری در نهایت از مبدأ (اپراتور در مدل حاضر)، به مصرف‌کننده نهایی (مشتری) ارائه می‌شود.

مهم‌ترین عامل مؤثر بر رفتار اجزای زنجیره تأمین، تقاضای مشتری برای استفاده از کالا یا خدمات ارائه‌شده در سیستم است. این عامل به رفتار، احساسات، انتظارات و نیازهای مشتری بستگی دارد و یک متغیر برون‌زا در نظر گرفته می‌شود (تأثیرات بازاریابی و تبلیغات در این پژوهش به صورت مجرد در نظر گرفته نخواهد شد). دانش تحلیل، بررسی، مدل‌سازی و بهینه‌سازی کنش و واکنش‌های اجزای یک زنجیره تأمین، «مدیریت زنجیره تأمین» نامیده می‌شود. زنجیره تأمین بر مبنای ماهیت محصول قابل‌ارائه به مشتری به دو دسته اصلی «زنجیره تأمین صرفاً خدماتی» و «زنجیره تأمین کالا» تقسیم می‌شود [۲۲]. در این پژوهش به بررسی رفتار تقاضا در خدمات ارزش افزوده شبکه تلفن همراه پرداخته می‌شود؛ بنابراین یک زنجیره تأمین صرفاً خدماتی مدنظر خواهد بود.

تقاضا یکی از مهم‌ترین حوزه‌هایی است که در مدیریت زنجیره تأمین به‌عنوان یک متغیر، بررسی و تحلیل می‌شود. از جمله چالش‌هایی که در مدیریت تقاضا نمود پیدا می‌کند «اثر شلاق چرمی»^۱ است. تقاضا عاملی است که از رفتار مشتری نهایی سیستم متأثر می‌شود و اطلاعات آن به‌طور مستقیم به تأمین‌کننده انتقال می‌یابد. عامل تقاضا متغیری برون‌زا است و در مدل‌های زنجیره تأمین به‌عنوان عامل مستقل در نظر گرفته می‌شود. متغیر تقاضا رفتاری پویا است و تحلیل آن پیچیدگی‌های خاص خود را دارد. انتقال داده‌های دوره‌ای تقاضا به تأمین‌کننده در تعیین ظرفیت سیستم زنجیره تأمین بسیار مؤثر است. به‌دلیل تغییرات تقاضا، ظرفیت سیستم نیز متناسب با آن تغییر می‌کند؛ اما اثر این تغییرات هنگام انتقال به تأمین‌کننده، تقویت شده و موجب نوسان‌های افزایشی در ظرفیت سیستم زنجیره تأمین می‌شود. این پدیده به فزاینده‌بودن اثر تغییرات رخ‌داده در تقاضای مشتری هنگام عبور داده‌ها از اجزای زنجیره تأمین تا رسیدن به تأمین‌کننده اصلی اشاره دارد و نخستین بار توسط چن و همکاران (۲۰۰۰) ارائه شد [۷، ۸]. اثر شلاق چرمی واکنش سیستم به تغییرات تقاضا است و هدف اعضای زنجیره تأمین و پژوهشگران در مواجهه با آن، کاهش اثر شلاق چرمی است.

در زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده شبکه تلفن همراه، تقاضای مشتریان هر روز به تأمین‌کننده انتقال می‌یابد و یک سری زمانی روزانه (شبهه آنچه در داده‌های بازارهای مالی رخ می‌دهد)، ایجاد می‌کند. این سری زمانی می‌تواند پایا یا ناپایا باشد. پایایی سیستم در صورتی

1. Bullwhip Effect (BE)

است که میانگین و واریانس سری زمانی در طول زمان تغییرات روندی محسوس نداشتند باشند (طبق آزمون ARCH و Ljung-Box)؛ بنابراین اگر هر کدام از مؤلفه‌های اصلی سری زمانی، یعنی میانگین و واریانس، در طول زمان ثابت نباشد، سری زمانی ناپایا است. سری زمانی تقاضای زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده تلفن همراه به دلیل وجود داده‌های روزانه و تغییرات نسبتاً زیاد تقاضا (به سبب روزانه بودن ثبت سفارشات)، عموماً پایایی چندانی ندارند (تعداد بسیار زیاد رصدها یا جملات سری زمانی، یکی از عوامل ناپایایی به حساب می‌آید). مواردی که تقاضا در آن‌ها پایا هستند، توسط مدل‌های غیرشرطی تحلیل می‌شوند (مانند نتایج و روش‌های موجود در پژوهش اوانگ و همکاران (۲۰۱۰) و همچنین پژوهش سیریکایمیوک و همکاران (۲۰۱۷) [۱۴، ۱۹].

رویکرد حاضر بر این است تا با بررسی سری زمانی تقاضای خدمات ارزش افزوده، آزمون ناپایایی واریانس و میانگین بررسی شود. مدل ARCH^۱ برای بررسی واریانس ناهمسان شرطی در سری‌های زمانی، نخستین بار توسط انگل^۲ (۱۹۸۲)، معرفی شد [۱۰]. خانواده مدل‌های ARCH انواع گوناگونی دارد و سه مورد از معمول‌ترین آن‌ها EGARCH، GARCH و GJR-GARCH است که به ترتیب توسط بلس لو^۳ (۱۹۸۶)، نلسون^۴ و گلوستون - جانانان - رانگل^۵ (۲۰۰۳) معرفی شدند [۵، ۱۵].

اثر شلاق چرمی به صورت نسبت واریانس سفارش هر دوره به واریانس تقاضای همان دوره تعریف شده است [۷، ۸]. در این پژوهش سعی شده است تا بر اساس ماهیت مدل‌های خانواده ARCH، تغییرات موردنیاز و کاربردی در معیار اثر شلاقی اعمال شود. در ادامه، نتایج تحلیل ریاضی اثر شلاق چرمی در سری‌های زمانی مناسب مدل ARCH بررسی می‌شود و در نمودارهای ترکیبی، مؤلفه‌های مؤثر بر اثر شلاقی، ارزیابی خواهد شد.

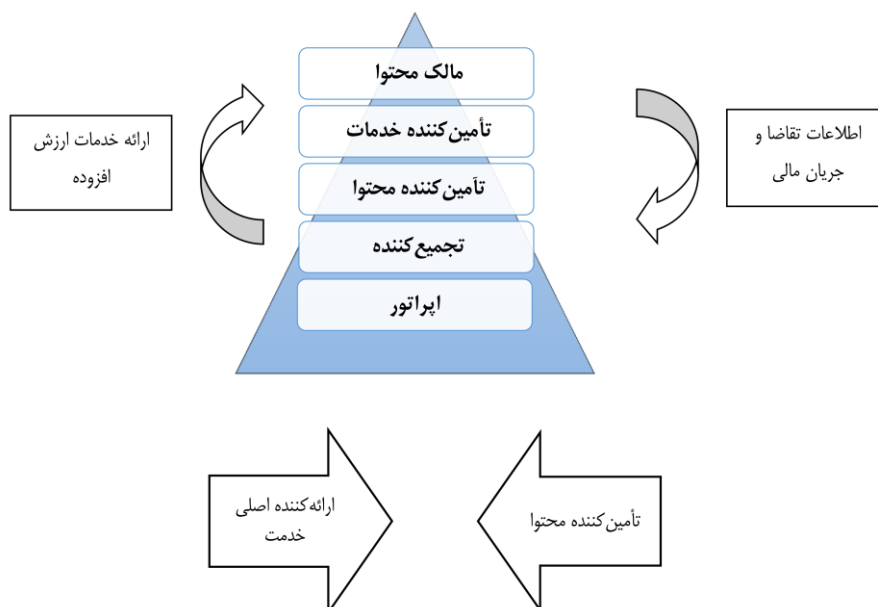
مدل کنترل موجودی مورداستفاده در بررسی اثر شلاق چرمی به دلیل اجتناب از پیچیدگی بیش از حد مدل آماری، عبارت است از: «مدل موجودی سطح سفارش»^۶ [۷، ۸]. در این مدل، طی بازبینی موجودی در دوره‌های ثابت، سفارشی به اندازه مصرف دوره قبل (به عبارت دیگر تا سقف تعیین شده برای موجودی) صادر می‌شود. کمبود موجودی در این پژوهش (با توجه به ماهیت شبکه خدمات ارزش افزوده)، مجاز و به صورت پس‌افت جبران می‌شود. تقاضاهای پاسخ‌داده نشده توسط سیستم در هر دوره، به دوره بعد منتقل می‌شوند و الزام به برآورده شدن وجود دارد؛ همچنین، هزینه کمبود و یا جریمه خاصی در نظر گرفته نشده است. بررسی

1. Auto-Regressive Conditional Heteroskedasticity
2. Engle
3. Bollerslev
4. Nelson
5. Glosten-Jagannathan-Runkle
6. Order Up To Policy

محدودیت سیستم یا نوع و مقدار جریمه برای موارد کمبود در پژوهش‌های آتی قابل طرح و انجام خواهد بود.

۲. مبانی نظری و پیشینه پژوهش

برای بررسی و تحلیل مدل زنجیره تأمین چندسطحی در مدل حاضر به ساده‌سازی شبکه نیاز است؛ بدون آنکه تأثیر منفی در سیستم به وجود آید یا فرضیه‌های ساده‌ساز به تغییر در جواب مدل منجر شود. هر چه پارامترها و مؤلفه‌های در نظر گرفته شده برای حل یک مدل ریاضی کمتر باشد، مطلوبیت و مقبولیت مدل بیشتر خواهد بود؛ البته این موضوع به شرط آن است که کاهش پیچیدگی مدل بر کارکرد آن تأثیر منفی نداشته باشد؛ بنابراین مدل مورد نظر برای تحلیل اثر شلاق چرمی در زنجیره تأمین خدمات افزوده شبکه تلفن همراه، به صورت زوجی^۱ ساخته می‌شود. مدل اصلی و تقلیل یافته در قسمت دوم شکل ۱، قابل مشاهده است.



شکل ۱. مدل اصلی (بالا) و تقلیل یافته (پایین)

1. Binary

تقاضای صادرشده از سوی مشتری توسط اپراتور (بر اساس محتوای تولیدشده از مابقی اجزای زنجیره تأمین) برآورد می‌شود. در مدل تقلیل یافته، خرده‌فروش همان «تأمین‌کننده محتوا» است. اپراتور نیز به‌عنوان ارائه‌کننده اصلی خدمت در نظر گرفته می‌شود؛ بنابراین در این مدل به بررسی تغییرات تقاضا (سری زمانی تقاضا) و اثر آن بر زنجیره تأمین خدمات ارزش افزوده پرداخته می‌شود. در بخش مقدمه به سری‌های زمانی ناپایا اشاره شد که در این قسمت به تفصیل بررسی خواهند شد. سری زمانی از ثبت مقادیر یک متغیر در بازه زمانی گسسته (یا پیوسته) حاصل می‌شود. تغییرات مقادیر سری زمانی در طول زمان ناشی از اثرات متغیرهای درونی و بیرونی است. در بررسی سری زمانی، دو رویکرد وجود دارد: ۱. تحلیل عوامل بیرونی و درونی در طول زمان؛ ۲. تحلیل مجرد رفتار سری زمانی با فرض تأثیر رفتار گذشته بر روند حرکت سری زمانی در حال و آینده.

در حالت دوم، برآیند اثر متغیرها، رفتار سری زمانی را در آینده مدل‌سازی می‌کند؛ به بیان دیگر در این رویکرد با تکیه بر داده‌های گذشته، روند حرکت سری زمانی در آینده تحلیل می‌شود. در این تحلیل، در گام نخست، پایابودن سری زمانی از لحاظ میانگین و واریانس، بررسی می‌شود تا مدل‌های مناسب انتخاب شوند.

هرچه تعداد رکوردهای سری زمانی موردبررسی بیشتر و فاصله زمانی بین دو ثبت داده کمتر باشد، احتمال یافتن اثرات ناپایایی بیشتر خواهد بود. برای مثال، در صورت روزانه‌بودن ثبت تغییرات سری زمانی، امکان ناپایابودن سری زمانی بیشتر خواهد بود (به دلیل هموارشدن تغییرات جزئی تقاضا در مقایسه با هفتگی یا ماهانه‌بودن دوره‌ها).

در شرایط ناپایایی، میانگین یا واریانس سری زمانی (و یا هم‌زمان هر دو) به صورت شرطی^۱ تغییر می‌کنند؛ به عبارت دیگر روند حرکتی سری زمانی در طول زمان ثابت نیست و از تغییرات گذشته خود تأثیر می‌پذیرد.

شرطی بودن واریانس و میانگین با روش‌های گوناگون قابل تشخیص است (نمودارهای ACF و PACF، آزمون ARCH، آزمون Ljung-Box و آزمون KPSS). در این پژوهش وجود یا نبود اثرات ناپایایی میانگین با دو روش آزمون Ljung-Box و نمودارهای ACF و PACF سنجیده می‌شود؛ از طرف دیگر وجود اثرات ناپایایی واریانس با دو روش آزمون ARCH و مجدد با نمودارهای ACF و PACF سنجیده می‌شود.

سری‌های زمانی پایا توسط مدل‌های رگرسیونی خانواده $ARMA(p,q)$ که مؤلفه‌های میانگین متحرک (MA) و خودرگرسیو (AR) را به صورت هم‌زمان بررسی می‌کنند، تجزیه و تحلیل می‌شوند. در صورت ناپایایی میانگین، روش $ARIMA(p,D,q)$ به کار می‌رود که

1. Conditional

یکپارچه‌شده مدل $ARMA(p,q)$ است. اگر میانگین یک سری زمانی با روش‌های دیفرنس‌گیری قابلیت پیاپاشدن داشته باشد و پس از D مرتبه انجام این عمل، سری پایا حاصل شود، آنگاه می‌توان مدل را به صورت مستقیم از روش مدل $ARIMA(p,D,q)$ تحلیل کرد؛ در غیر این صورت، مدل تغییر یافته پس از D بار دیفرنس‌گیری (پایا شده)، با $ARMA(p,q)$ قابل مدل‌سازی خواهد بود. قابل ذکر است که قابلیت پیاپاشدن فقط در مورد میانگین برقرار است و واریانس سری زمانی، بدون تغییر متغیر (دیفرنس‌گیری) مورد مطالعه قرار می‌گیرد.

۳. روش‌شناسی پژوهش

مدل موجودی. مدل موجودی مورد استفاده برای بررسی و تحلیل تقاضا و کنترل موجودی آن، مدل موجودی سطح سفارش^۱ یا سفارش تا سطح مشخص در هر بار بازنگری موجودی سیستم خواهد بود. مدل یادشده در رابطه ۱، قابل مشاهده است [۷].

$$q_t = s_t - s_{t-1} + D_{t-1} \quad (1)$$

که در آن q_t «مقدار سفارش» در زمان t ، s_t «موقعیت موجودی» در زمان t و D_{t-1} «مقدار تقاضای» دوره $t - 1$ است. در رابطه بالا عبارت s_t از طریق رابطه ۲، محاسبه می‌شود [۷].

$$s_t = D_t^L + z\sigma_t^L \quad (2)$$

که در آن D_t^L مقدار تقاضا در زمان تحویل L و دوره t ، σ_t^L واریانس مقدار تقاضا در زمان تحویل L و دوره t و Z متغیر دارای توزیع نرمال استاندارد است.

از ویژگی‌های مدل مورد بررسی در این پژوهش می‌توان به در نظر گرفتن تقاضاهای بدون پاسخ به صورت تقاضای پس‌افت، ثابت بودن بازه زمانی تحویل (۱ دوره)، نبود هزینه نگهداری و همچنین نبود جریمه اشاره کرد. استفاده از مدل موجودی بالا، رایج‌ترین شیوه مورد استقبال در مطالعات و مبانی نظری موضوع است.

به بیان ساده‌تر، پیش‌بینی سفارش‌های دوره‌های آتی تقاضا در خلال این مدل‌سازی صورت می‌پذیرد و در صورت برآورده نشدن تقاضای مشتری در هر روز، تأمین خدمت طی

1. Order up to Policy

دوره‌های آتی تحقق خواهد یافت؛ بنابراین هدف این پژوهش در این بخش، برقراری سیستم مؤثر سفارش‌های روزانه بر مبنای اطلاعات موجود از تقاضاهای دوره‌های قبل خواهد بود.

اثر شلاق چرمی. اثر شلاق چرمی، نخستین بار توسط چن و همکاران (۲۰۰۰) به صورت حاصل کسر موجود در رابطه ۳، معرفی شد: نسبت واریانس مقدار نهایی سفارش به واریانس تقاضای مشتری [۷، ۸].

$$BE = \frac{\text{var}(q)}{\text{var}(d)} \quad (3)$$

طبق بررسی‌های انجام شده در مبانی نظری موضوع، اثر شلاق چرمی پیامدها و هزینه‌های زیادی در ظرفیت زنجیره برای ارائه خدمات به مشتری و همچنین تقاضاهای محقق نشده و ذخیره موجودی به دنبال دارد. ماهیت این اثر به گونه‌ای است که مؤلفه‌های زنجیره تأمین همواره در پی کاهش آن هستند. در صورتی که ظرفیت ارائه محصول زنجیره به حدی باشد که سیستم را با ازدیاد همیشگی موجودی همراه نماید، می‌توان BE را تقریباً بی‌اثر کرد؛ اما برقراری چنین حجم بالایی از موجودی محصول در سیستم، غیرمنطقی است و از لحاظ اقتصادی مقرون به صرفه نیست.

معیار معرفی شده توسط چن و همکاران (۲۰۰۰)، کمیتی بدون بُعد و به صورت مطلق قابل تفسیر است؛ به عبارت دیگر ماهیت و واحد تقاضا، روش پیش‌بینی و مدل مورد استفاده به منظور پیش‌بینی تقاضا تأثیری در نتیجه ندارند و خروجی چندین بررسی با یکدیگر قابل مقایسه هستند. هدف مدل‌های پیش‌بینی سری زمانی، کاهش دامنه نوسان ظرفیت مدل بر اساس تقاضای وارده از مشتری خواهد بود.

در پژوهش‌های پیشین این حوزه معمولاً این نسبت به واریانس و توزیع تقاضا وابسته نیست (واریانس تقاضا از صورت و مخرج کسر حذف می‌شود). روش‌های موجود در پژوهش‌های پیشین با فرض پایایی سری زمانی تقاضا (ثابت بودن واریانس طی دوره‌های مختلف) مورد استفاده قرار گرفته‌اند؛ در حالی که در شرایط ناپایا (مانند سری زمانی تقاضای خدمات ارزش افزوده در این پژوهش)، امکان محاسبه مستقیم کسر موجود در معادله ۳، وجود ندارد و معیار BE به تغییراتی نیاز دارد.

در این پژوهش، تغییراتی در نحوه محاسبه معیار BE اعمال شده است تا بررسی و محاسبات واریانس‌های صورت و مخرج کسر مطابق مدل‌های خانواده ARCH قابل انجام باشد؛ بنابراین معیار BE به صورت رابطه ۴، نوشته خواهد شد.

$$BE\ ratio = \frac{var\left(\frac{q_t}{q_{t-1}}\right)}{var\left(\frac{d_t}{d_{t-1}}\right)} \quad (۴)$$

همان‌گونه که مشاهده می‌شود، «واریانس بازده سری زمانی» به جای «واریانس سری زمانی» در نظر گرفته شده است. با توجه به رفتار سری‌های زمانی ناپایا، انتظار می‌رود رفتار معیار BE در طول زمان ثابت نباشد و نمودار آن شبیه تغییرات واریانس شرطی باشد. با توجه به مفروضات مدل در بخش‌های قبل، محاسبه رابطه ۴، در خصوص مدل GARCH آورده می‌شود. محاسبه واریانس شرطی تقاضا (d_t) در ادامه قابل مشاهده است:

$$Var(r_t) = Var(d_t/d_{t-1}) + Var(c + \phi r_t - 1 + \varepsilon_t + \theta \varepsilon_{t-1}) \quad (۵)$$

$$Var(r_t) = Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1}) \quad (۶)$$

خروجی عبارت اخیر، واریانس شرطی مدل است که به صورت مستقیم از خروجی نرم‌افزار MATLAB به دست می‌آید. محاسبه واریانس شرطی تقاضا (q_t) بر اساس مدل موجودی سطح سفارش، به صورت زیر خواهد بود:

$$Var(q_t) = s_t - s_{t-1} + D_{t-1}; \text{ Where } s_t = D_t^L + z\sigma_t^L \quad (۷)$$

$$Var(q_t) = (D_t^L + z\sigma_t^L) - (D_{t-1}^L + z\sigma_{t-1}^L) + D_{t-1} \quad (۸)$$

$$Var(q_t) = (D_{t+l}^L - D_t^L) + z * \sqrt{l} * (\sigma_t^L - \sigma_{t-1}^L) + D_{t-1} \quad (۹)$$

در خاتمه، فرمول اثر شلاق چرمی، به صورت زیر بازنویسی می‌شود:

$$BE\ ratio = \frac{var\left(\frac{(D_{t+l}^L - D_t^L) + z * \sqrt{l} * (\sigma_t^L - \sigma_{t-1}^L) + D_{t-1}}{(D_{t-1+l}^L - D_{t-1}^L) + z * \sqrt{l} * (\sigma_{t-1}^L - \sigma_{t-2}^L) + D_{t-2}}\right)}{Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1})} \quad (۱۰)$$

۴. تحلیل داده‌ها و یافته‌های پژوهش

داده‌های مورد بررسی در این پژوهش شامل ثبت سفارش مشتریان شبکه خدمات ارزش افزوده در مدت ۱۲۰۰ روز کاری (تقریباً معادل ۵ سال) است. روند داده‌های یادشده در شکل ۲، قابل مشاهده است. از آنجاکه اخذ سفارش‌ها و ثبت داده‌ها به صورت روزانه در سیستم انجام می‌شود، تغییرات زیادی در روند نمودار تقاضا مشاهده خواهد شد. روزانه بودن ثبت تقاضا، رفتاری همچون تراکنش بازارهای مالی را تداعی می‌کند و از آنجاکه سری‌های زمانی بازارهای مالی، ناپایایی محسوس دارند، حدس اولیه بر اساس وجود اثرات ARCH شکل

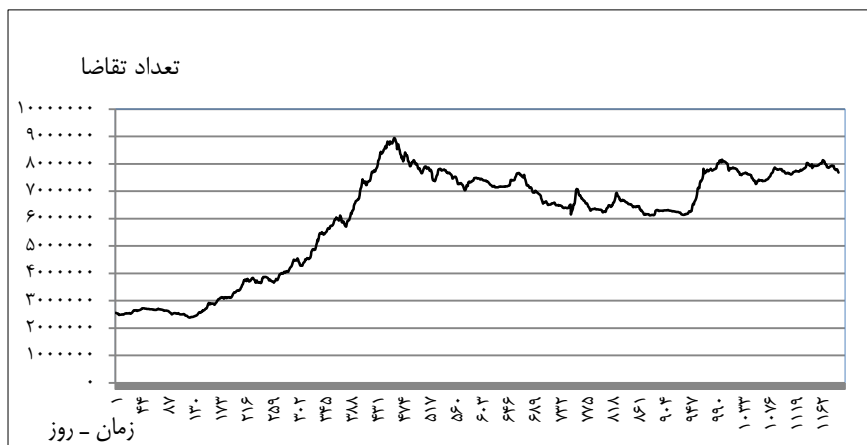
می‌گیرد. بررسی و تحلیل سری زمانی با رسم نمودار داده‌های خام^۱ و تفسیر شهودی آن شروع می‌شود. همان‌طور که در نمودار ۲، قابل‌ملاحظه است، روند خاصی برای تغییرات تقاضا متصور نمی‌شود (کاهش/افزایشی با نرخ ثابت متغیر، فصلی و نمایی). وجود تغییرات تصادفی نیز با توجه به ماهیت و اصول تحلیل سری زمانی منتفی خواهد بود (وجود دانش «تحلیل سری زمانی» در فضای غیرتصادفی بودن رفتار داده‌ها تحقق می‌یابد)؛ اما تغییرات خوشه‌ای^۲ و همسو در جهت کاهش یا افزایش قابل‌مشاهده است؛ به عبارت دیگر افزایش تقاضای دوره‌های خاص، در افزایش تقاضای دوره‌های بعدی تأثیرگذار خواهد بود (همین‌طور در خصوص تغییرات کاهش). در شکل ۳، «بازده تغییرات روزانه تقاضا» قابل‌مشاهده است. این نمودار با استفاده از رابطه ۱۱، ساخته می‌شود.

$$r_t = \frac{d_t}{d_{t-1}} \quad (11)$$

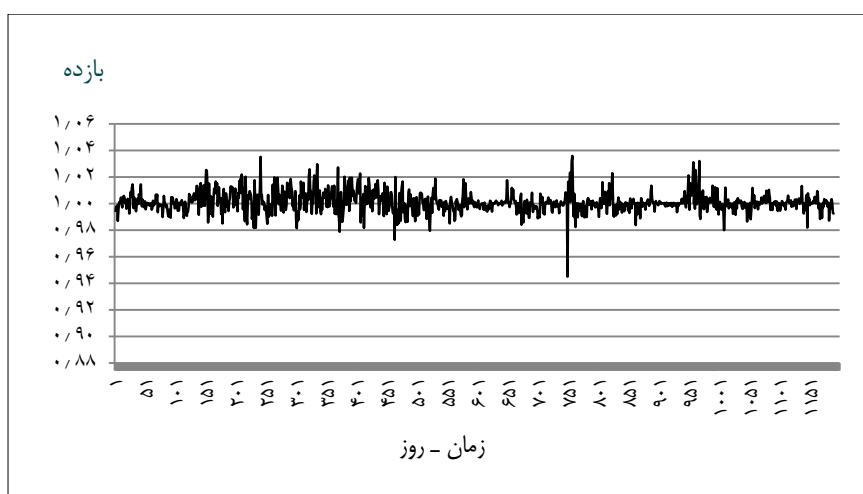
که در آن d_t تقاضای ورودی به سیستم در زمان t و r_t بازده سری زمانی در زمان t خواهد بود [۱۵]. دلیل اصلی استفاده از بازده روزانه به جای داده خام روزانه، همسان و استاندارد کردن بعد داده‌ها در تحلیل سری زمانی است؛ به بیان دیگر با ساختن «بازده»، تحلیل انواع داده‌های موجود در سری زمانی بدون در نظر گرفتن ماهیت و مقیاس آن‌ها صورت می‌پذیرد. از سوی دیگر، تحلیل سری زمانی «بازده» به جای داده‌های خام، رایج‌ترین نوع تحلیل سری زمانی در مبانی نظری موضوع به‌شمار می‌رود؛ بنابراین در این پژوهش نیز سری زمانی «بازده» ساخته می‌شود و مورد تحلیل قرار می‌گیرد.

ضمن بررسی نمودار بازده تغییرات روزانه تقاضا، مشخص می‌شود که تغییرات خوشه‌ای تقاضا نمود بهتری دارد؛ اما برای ادامه بررسی و تحلیل سری زمانی به مستندات منطقی و ریاضی (علاوه بر مستندات شهودی) نیز نیاز است؛ بنابراین آزمون‌های موجود در مبانی نظری موضوع روی این سری زمانی انجام خواهد شد.

1. Raw Data
2. Clustering



شکل ۲. تقاضای روزانه (از سمت مصرف‌کننده)



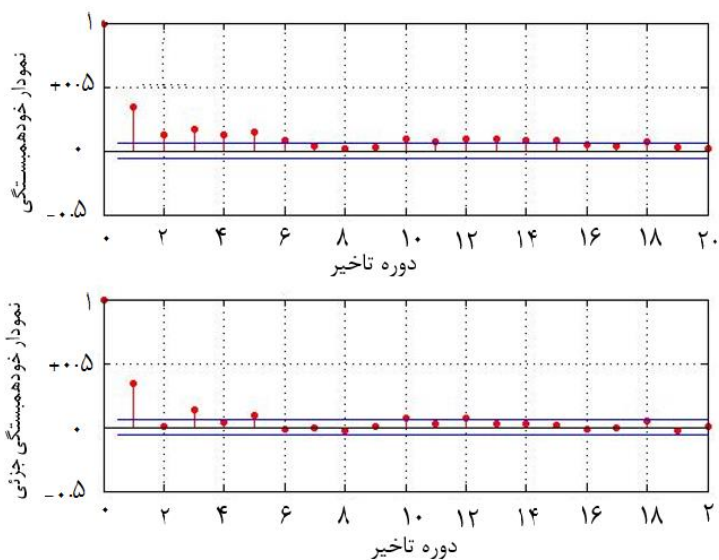
شکل ۳. سری زمانی بازده روزانه^۱

آزمون LJUNG-BOX به منظور بررسی شرطی بودن میانگین انجام می‌شود و نخستین بار توسط انگل (۱۹۸۷) ارائه و مطرح شد. این آماره با توزیع F سنجیده می‌شود و در این سری زمانی مقدار آماره برابر $41/65$ محاسبه شد؛ درحالی‌که حد بحرانی^۲ در سطح ۵ درصد، برابر ۶ است؛ بنابراین نبود اثر شرطی در میانگین سری زمانی یادشده، رد می‌شود. معیار دیگری که با آن می‌توان وجود اثر میانگین را در سری‌های زمانی بررسی کرد، مقادیر ACF و $PACF$ است.

1. Return
 2. Critical

در شکل ۴، اثرات برهم کنشی و روابط بین مقادیر سری زمانی با چند تأخر زمانی مختلف محاسبه و مقایسه می‌شوند. ابتدا نمودار ACF و PACF برای «سری زمانی مقادیر باقیمانده» محاسبه و ترسیم می‌شود. طبق نمودار یادشده، معیار ACF و PACF بیشترین مقادیر خود را در تأخر زمانی^۱ یک دوره‌های دارند. همچنین مقادیر ذکرشده، خارج از حدود کنترلی قرار می‌گیرند؛ بنابراین وجود اثر ARCH در واریانس سری زمانی مشاهده می‌شود. خروجی این مرحله، مدل ARMA(1,1) برای میانگین سری زمانی خواهد بود (ناپایایی و شرطی بودن میانگین سری زمانی). در مبانی نظری موضوع نیز پرکاربردترین تأخیر زمانی مورد استفاده در این مدل توسط پژوهشگر و همچنین پیشنهاد شده توسط پون و گرنجر (۲۰۰۳) بر اساس اصل «پارسیمونی»، تأخیر یک دوره‌ای بوده است [۱۳]. این موضوع در خصوص مدل‌های واریانس شرطی که در ادامه شرح داده خواهد شد نیز صادق است.

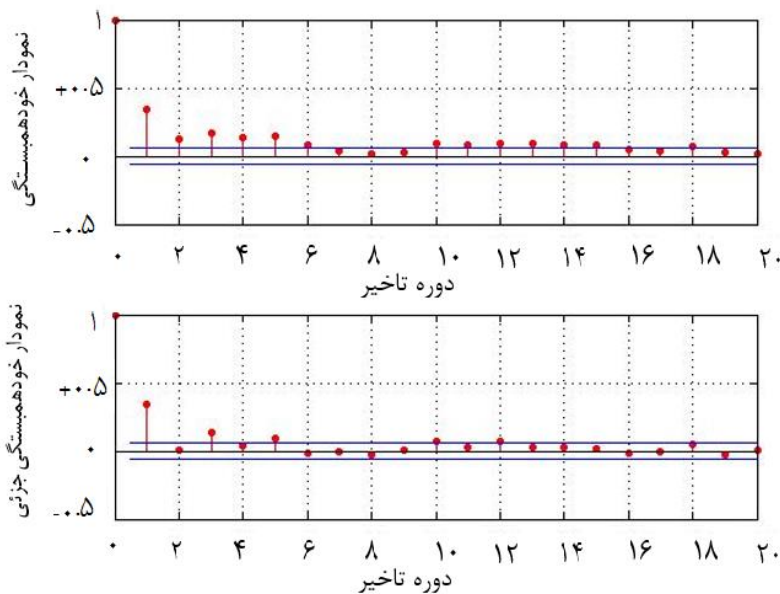
در مواردی مانند سری زمانی مورد بررسی در این پژوهش که در آن ناپایایی میانگین وجود دارد، می‌توان با حذف روند از میانگین به مدلی پایا دست یافت (دیفرنس گیری)؛ اما به صورت مستقیم نیز امکان بررسی و تحلیل تقاضا وجود دارد که یکی از بهترین روش‌ها، استفاده از مدل‌های خودرگرسیون و با محاسبات متحرک است.



شکل ۴. رسم نمودارهای خودهمبستگی^۲ (ACF) و نمودارهای خودهمبستگی جزئی^۳ (PACF) - سری زمانی مقادیر باقیمانده^۴

1. Lag
2. Autocorrelation Function
3. Partial Autocorrelation Function
4. Residual

برای بررسی واریانس سری زمانی نمودارهای ACF و PACF برای سری زمانی «مجذور باقیمانده‌ها» مطابق شکل ۵، رسم می‌شود. خارج‌شدن مقادیر نمودار یادشده از محدوده کنترلی در تأخر زمانی یک‌دوره‌ای، نمایانگر وجود اثرات ARCH در واریانس است. این امر به معنای رد فرض شرطی‌نبودن واریانس سری زمانی است و خروجی این مرحله، مدل ARCH(1,1) (در حالت کلی) برای واریانس سری زمانی خواهد بود. درواقع تأخیرات اثرات خودرگرسیو و میانگین متحرک، یک دوره در نظر گرفته خواهد شد.



شکل ۵. رسم نمودارهای خودهمبستگی^۱ (ACF) و نمودارهای خودهمبستگی جزئی^۲ (PACF) - سری زمانی مقادیر باقیمانده^۳

تشریح و اجرای مدل‌های خانواده ARCH. اکنون که شرطی‌بودن واریانس و میانگین سری زمانی با استفاده از آزمون‌های بخش قبل تحقیق شد، مدل ARMA/ARCH در چند حالت بررسی می‌شود. مدل ARMA(1,1) برای مدل‌سازی میانگین هر سه روش، یکسان خواهد بود. ویژگی شرطی‌بودن و همچنین متغیربودن میانگین بازده در دوره‌های مختلف، دلایل انتخاب این مدل برای تحلیل میانگین سری زمانی بازده است.

1. Autocorrelation Function
2. Partial Autocorrelation Function
3. Squared Residual

مدل‌های GARCH(p,q)، EGARCH(p,q) و GJR(p,q) هر سه قابلیت مدل‌سازی ناپایایی سری‌های زمانی را دارند و می‌توانند برای بررسی واریانس شرطی سری زمانی به‌کار روند. دلیل انتخاب تأخر زمانی یک‌مرحله‌ای در مدل ARMA و ARCH، وجود مقدار بحرانی در نمودارهای ACF و PACF و همچنین اصل «پارسیمونی» [۱۵] است. در ادامه، نتایج این سه مدل به‌عنوان پرکاربردترین مدل‌های خانواده ARCH، مقایسه خواهد شد و مدلی که کمترین میزان اثر شلاق چرمی را در اثر پیش‌بینی تقاضا، ایجاد کند، برتر خواهد بود. حل هر سه مدل با استفاده از نرم‌افزار MATLAB-R2012 انجام شده و نتایج آن در شکل‌های ۶، ۷ و ۸، قابل مشاهده است. در بخش قبل، بازده تغییرات روزانه تقاضا با رابطه ۱۱، نمایش داده شد. بر اساس مدل ARMA(1,1)، مقدار سری زمانی در هر دوره با رابطه ۱۲، مدل‌سازی می‌شود [۱۵].

$$y_t = C + \varphi y_{t-1} + \varepsilon_t + \Theta \varepsilon_{t-1} \quad (12)$$

که در آن C مقدار ثابت، y_t مقدار سری زمانی در دوره t ، ε_t خطای اندازه‌گیری (یا مقدار باقیمانده) در دوره t و Φ و Θ نیز به ترتیب ضرایب خودرگرسیون (AR) و میانگین متحرک (MA) هستند؛ بنابراین رابطه ۱۲، به صورت زیر بازنویسی خواهد شد [۱۵].

$$r_t = C + \varphi r_{t-1} + \varepsilon_t + \Theta \varepsilon_{t-1} \quad (13)$$

در روابط ۱۲ و ۱۳، مقادیر باقیمانده به صورت زیر تعریف می‌شود [۱۵].

$$\varepsilon_t = Z_t \sigma_t \quad (14)$$

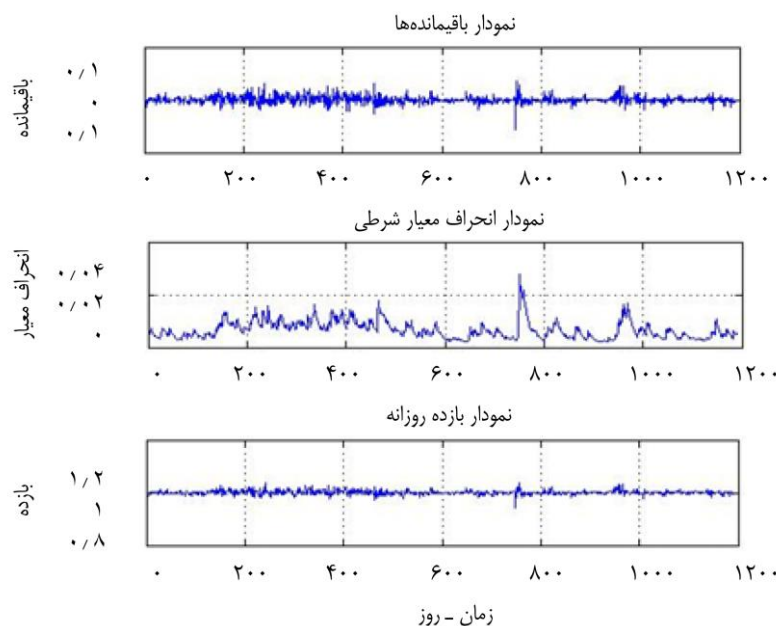
که در آن Z متغیری با توزیع نرمال استاندارد و σ_t برابر با واریانس سری زمانی است. در سری‌های زمانی پایا، مقدار σ_t در طول زمان ثابت است؛ اما در مدل‌های آماری ناپایا، واریانس به صورت شرطی است و مقدار آن در دوره‌های مختلف، یکسان نیست. شرطی بودن σ_t در مدل‌های مختلف ARCH با روش‌ها و پارامترهای گوناگون مدل‌سازی می‌شود. هر یک از مدل‌های ARCH به دلیل تحلیل و بررسی ویژگی خاصی از سری‌های زمانی، بسط و گسترش یافته‌اند.

مدل $GARCH(1,1)$. مدل $GARCH$ ، نخستین بار توسط بلس لو (۱۹۸۶)، معرفی شد [۷] که این مدل، بسط مدل ARCH به‌شمار می‌رود:

$$GARCH(1, 1): \sigma_t^2 = \omega + \alpha \varepsilon_{t-1}^2 + \beta \sigma_{t-1}^2 \quad (15)$$

Where $\omega > 0$. For finite variance, $\alpha + \beta < 1$, $\alpha, \beta > 0$

همه پارامترهای مدل بالا با روش ماکزیمم حداکثر درست‌نمایی (MLE)^۲ برآورد خواهند شد. در این مدل، عبارت ω ، وجود مقداری ثابت و مثبت را برای واریانس شرطی تضمین می‌کند. همچنین جملات دوم و سوم، به ترتیب به‌عنوان جملات ARCH و GARCH شناخته می‌شوند. در مدل پایه‌ی ARCH، جمله دوم وجود ندارد و واریانس شرطی تنها ناشی از مقادیر خطای (باقیمانده) دوره‌های گذشته است. وجود محدودیت‌های ذکر شده در بطن مدل، تضمین‌کننده مثبت و نامتناهی بودن مقادیر واریانس شرطی خواهد بود. نمودار خروجی از نرم‌افزار MATLAB شامل سه بخش باقیمانده‌ها، انحراف استاندارد شرطی و بازده خواهد بود که در مورد هر مدل، نمودار مربوطه در همان قسمت قابل مشاهده است.



شکل ۶. نمودار سری زمانی مقادیر انحرافات (بالا)، انحراف معیار شرطی (وسط) و بازده مدل آرچما (۱و۱)/گارچ (۱و۱) (پایین) در معیار روز - محور افقی

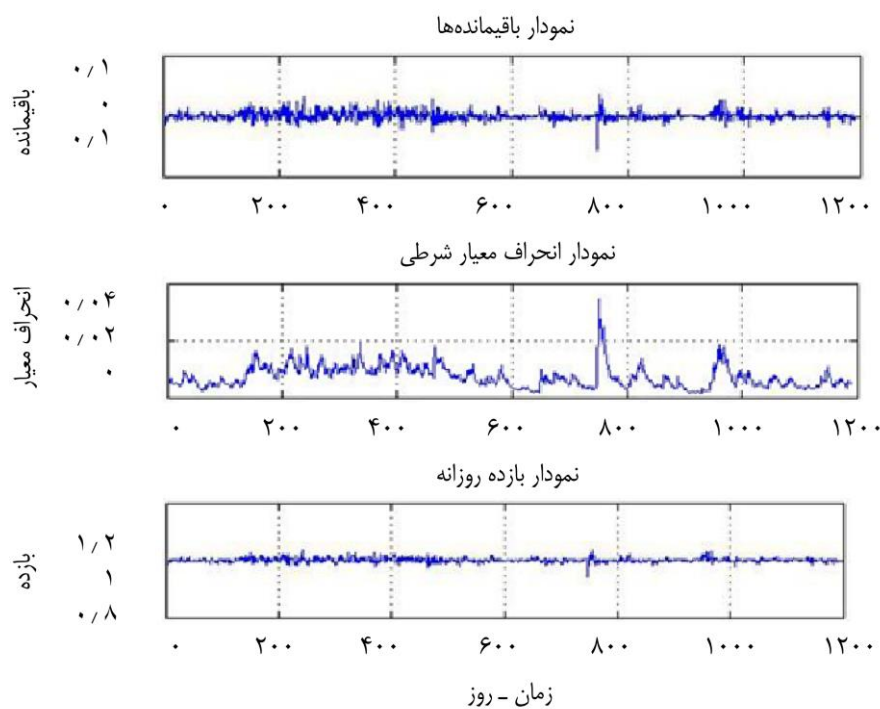
1. Generalized Auto-Regressive Conditional Heteroskedasticity
2. Maximum Likelihood Estimation

مدل **EGARCH(1,1)**. مدل EGARCH توسط نلسون (۱۹۹۳)، معرفی شد و یک شکل بسط‌داده‌شده از مدل GARCH است [۴].

EGARCH (1, 1):

$$\ln \sigma_t^2 = \omega + \gamma \ln \sigma_{t-1}^2 + \alpha \left[\frac{|\varepsilon_{t-1}|}{\sigma_{t-1}} - E \left\{ \frac{|\varepsilon_{t-1}|}{\sigma_{t-1}} \right\} \right] + \xi \left(\frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} \right) \quad (16)$$

همه پارامترهای مدل بالا با روش ماکزیمم حداکثر درست‌نمایی برآورد می‌شود. به دلیل وجود لگاریتم در این مدل، نیازی به قیدهای تضمین‌کننده در مدل قبلی نیست و خروجی مدل برای برآورد واریانس شرطی، مثبت خواهد بود.



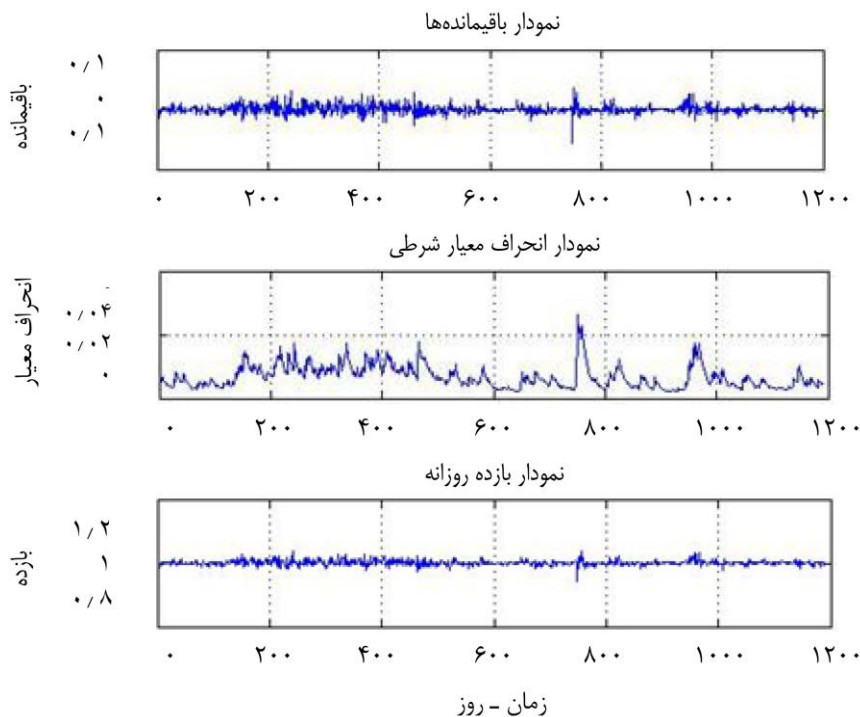
شکل ۷. نمودار سری زمانی مقادیر انحرافات (بالا)، انحراف معیار شرطی (پایین) و بازده مدل آریما (۱و۱) ای - گارچ (۱و۱) (پایین) در معیار روز - محور افقی

مدل **GJR(1,1)**. مدل GJR توسط گلوستون - جاناتان - رانگل (۱۹۹۳)، معرفی شد و شکل بسط‌داده‌شده دیگری از مدل GARCH است [۵].

GJR (1, 1):

$$\sigma_t^2 = \omega + \delta\sigma_{t-1}^2 + \alpha\varepsilon_{t-1}^2 + \beta\varepsilon_{t-1}^2 I_{t-1} \quad (17)$$

اگر $\varepsilon_{t-1} \geq 0$ باشد، آنگاه I_{t-1} برابر صفر و در غیر این صورت برابر یک خواهد بود. همه پارامترهای مدل بالا با روش ماکزیمم حداکثر درست‌نمایی برآورد می‌شود.

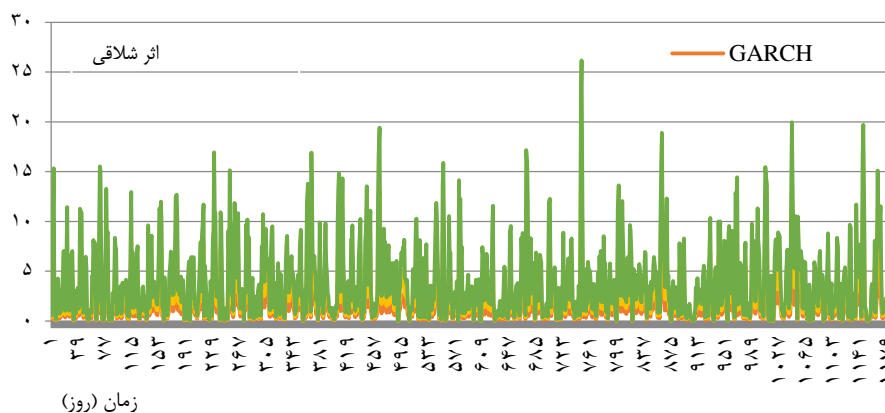


شکل ۸. نمودار سری زمانی مقادیر انحرافات (بالا)، انحراف معیار شرطی (وسط) و بازده مدل آریما (۱ و ۱) / جی - جی - آر (۱ و ۱) (پایین) در معیار روز - محور افقی

اکنون به منظور بررسی اثر شلاق چرمی، سه مدل مجزا برای تفسیر رفتار سری زمانی تقاضا در اختیار است. پیش‌بینی این سه مدل به منظور بررسی کارایی و قدرت تخمین تقاضای دوره‌های آتی در معیار تعمیم‌یافته BE (که در این مقاله ارائه می‌شود)، به کار می‌رود و نتایج آن در ادامه ارائه می‌شود.

معیار اثر شلاق چرمی. برای محاسبه صورت کسر BE در رابطه ۱۰، یک سری زمانی از مقادیر نهایی q_t در هر دوره ساخته می‌شود و واریانس این سری (بسته به نوع مدل انتخابی) با مدل GARCH محاسبه می‌شود. معیار BE مطابق عبارت بالا برای مدل‌های دیگر

شکل ۹، قابل مشاهده است. (EGARCH, GJR) نیز محاسبه می شود. خروجی این سه مدل برای مقایسه بهتر در نمودار



شکل ۹. نمودار مقایسه‌ای نسبت اثر شلاق چرمی در سه مدل مختلف از خانواده آرج

همان طور که انتظار می رفت در سری زمانی تقاضای شبکه ارائه خدمات ارزش افزوده (خاصیت ناپایایی دارد)، نمودار BE نیز حالتی همچون نمودار واریانس شرطی دارد. صرف نظر از تغییرات ناگهانی تقاضا که موجب افزایش شدید BE در برخی نقاط شده است، هر سه مدل مورد بررسی در این پژوهش نتایج قابل قبولی ارائه داده اند؛ به طوری که میانگین BE کمتر از ۱/۵ واحد شده است (جدول ۲). معیار انتخاب مدل برتر برای برازش و تحلیل سری زمانی تقاضای شبکه خدمات ارزش افزوده تلفن همراه، میانگین BE و همچنین معادلات AIC و BIC در نظر گرفته شده و در قسمت نتایج قابل مشاهده است. به دلیل ماهیت واریانس و اثرات نامطلوب تغییرات سطح موجودی در این مسئله، کمینه میانگین معیار BE هدف مدل سازی خواهد بود؛ از طرف دیگر، معیار AIC و BIC به دلیل پرهیز از پیچیدگی مدل، به صورت کمینه، مطلوب است و کمترین مقدار معیار یادشده، بهترین مدل را انتخاب می کند.

جدول ۱. مقایسه نتایج معیار AIC و BIC در سه مدل انتخابی

	GJR	EGARCH	GARCH
AIC	-۸۸۶۳	-۸۸۷۷	-۸۵۱۳
BIC	-۸۸۱۹	-۸۸۳۳	-۸۴۶۹

جدول ۲. مقایسه نتایج میانگین BE در سه مدل انتخابی

	GJR	EGARCH	GARCH
میانگین BE	۴۰/۱	۲۰/۱	۴۳/۱

۵. نتیجه‌گیری و پیشنهادها

ضمن تغییر معیار موجود برای برآورد اثر شلاق چرمی در زنجیره تأمین که در پژوهش‌های پیشین استفاده شده بود، در این پژوهش سعی شد تا بررسی دقیقی پیرامون مدل‌سازی تقاضاهای ماهیتاً ناپایا صورت پذیرد. سری زمانی مورد مطالعه در این پژوهش، تقاضای روزانه‌ی خدمات ارزش افزوده در شبکه تلفن همراه بود و به دلیل ناپای بودن واریانس و میانگین سری زمانی یادشده از مدل‌های ARMA/ARCH استفاده شد. خروجی مدل‌های آماری مورد استفاده در این مقاله، حاکی از آن است که مدل $ARMA(1,1)/EGARCH(1,1)$ در تحلیل روند تقاضا بر مدل‌های GARCH و GJR، برتری نسبی دارد. این استنباط بر اساس معیارهای AIC و BIC (جدول ۱) و مقایسه میانگین (جدول ۲) انجام شده است. در هر دو جدول، مدل $ARMA(1,1)/EGARCH(1,1)$ بهترین عملکرد را داشته است.

به دلیل ناپایایی سری زمانی تقاضا در این پژوهش، استفاده از مدل‌های مجرد آماری پایا نظیر میانگین متحرک و یا خودرگرسیون و همچنین برازش توابع آماری، مانند نرمال، کای دو، تی استودنت و یا F روی سری زمانی مجاز نیست. پیش‌بینی روند تقاضا در موفقیت و پایایی هر سیستم موجودی نقش تعیین‌کننده دارد و اهمیت این امر بر ذی‌نفعان و مدیران تصمیم‌گیرنده زنجیره تأمین پوشیده نیست. خروجی مدل‌سازی و تحلیل تقاضا در این پژوهش به‌عنوان یک بسته تصمیم‌ساز در روند تعیین ظرفیت زنجیره تأمین به‌کار می‌رود. در واقع مدیریت زنجیره تأمین در شبکه خدمات ارزش افزوده تلفن همراه، فرآیندی راهبردی و تعیین‌کننده در رویکرد سیستم طی برنامه‌ریزی میان‌مدت و کوتاه‌مدت است و نقشی حیاتی در استمرار و پایداری شبکه خواهد داشت. چنین تحلیلی در خصوص تقاضا و به‌خصوص اثر شلاقی آن در زنجیره تأمین از مهم‌ترین ابزارآلات تحلیل تکنیکالی در حوزه مدیریت تقاضا خواهد بود. بدون وجود دورنمای روشن از نحوه تغییرات و روند تقاضای وارده به سیستم در آینده، تصمیم‌گیری برای مدیران و همچنین ساختار مدیریت مؤلفه‌های مختلف زنجیره تأمین، به‌سادگی میسر نخواهد بود.

منابع

1. Abbasi, M., Estakhrian, A. R. (2017). Big data applied programming for supply chain management in service and production sectors. *Information technology and computer science national conferences, Islamic Azad Univesity, Sepidan, Iran.*
2. Al-Debei, M. M., & Al-Lozi, E. (2014). Explaining and predicting the adoption intention of mobile data services: A value-based approach. *Computers in Human Behavior, 35*, 326-338.
3. Bing, L. I. U., & TANG, S. L. (2006). Revenue-Sharing Analysis in the Mobile Value-Added Services. *The Journal of China Universities of Posts and Telecommunications, 13(4)*, 102-105.
4. Bollerslev, T., Engle, R. F., & Nelson, D. B. (1995). ARCH models, in 'Handbook of Econometrics', Vol. 4.
5. Bollerslev, T. (1986). Generalized autoregressive conditional heteroskedasticity. *Journal of econometrics, 31(3)*, 307-327.
6. Buchmeister, B., Friscic, D., & Palcic, I. (2014). Bullwhip effect study in a constrained supply chain. *Procedia Engineering, 69*, 63-71.
7. Chen, F., Drezner, Z., Ryan, J. K., & Simchi-Levi, D. (2000). Quantifying the bullwhip effect in a simple supply chain: The impact of forecasting, lead times, and information. *Management science, 46(3)*, 436-443.
8. Chen, F., Ryan, J. K., & Simchi-Levi, D. (2000). The impact of exponential smoothing forecasts on the bullwhip effect. *Naval Research Logistics (NRL), 47(4)*, 269-286.
9. Dai, J., Peng, S., & Li, S. (2017). Mitigation of Bullwhip Effect in Supply Chain Inventory Management Model. *Procedia engineering, 174*, 1229-1234.
10. Engle, R. F. (1982). Autoregressive conditional heteroscedasticity with estimates of the variance of United Kingdom inflation. *Econometrica: Journal of the Econometric Society, 50(4)*, 987-1007.
11. International Telecommunication Union (ITU). Measuring the Information Society Report. <http://www.itu.int/en/ITU-D/Statistics/Pages/publications/mis2016>, Accessed on Mar 6, 2017.
12. Nemtajela, N., & Mbohwa, C. (2017). Relationship between inventory management and uncertain demand for fast moving consumer goods organisations. *Procedia Manufacturing, 8*, 699-706.
13. Ohhyver, M., & Pudjihastuti, H. (2018). Arima Model for Forecasting the Price of Medium Quality Rice to Anticipate Price Fluctuations. *Procedia Computer Science, 135*, 707-711.
14. Ouyang, Y., & Li, X. (2010). The bullwhip effect in supply chain networks. *European Journal of Operational Research, 201(3)*, 799-810.
15. Poon, S. H., & Granger, C. W. (2003). Forecasting volatility in financial markets: A review. *Journal of economic literature, 41(2)*, 478-539.
16. Qin, M., Tang, C. H. H., Jang, S. S., & Lehto, X. (2017). Mobile app introduction and shareholder returns. *Journal of Hospitality and Tourism Management, 31*, 173-180.
17. Rahimi, SH.H, Sharifi, M. & Shahriari, M.R. (2017). Designing a Supply Chain Resilience Model (Case Study: Iran Welfare Organization). *Journal of Industrial Management Perspective, 27*, 127-150 (In Persian).
18. Rezaei, P., Adel Azar, A., Taghavi, A. & Moghbel, A. (2014). Proposing service only supply chain performance evaluation by fuzzy cognitive mapping

approach (Case study: Insurance industry). *Journal of Industrial Management Perspective*, 16, 73-95 (In Persian).

19. Sirikasemsuk, K., & Luong, H. T. (2017). Measure of bullwhip effect in supply chains with first-order bivariate vector autoregression time-series demand model. *Computers & Operations Research*, 78, 59-79.

20. Talebi, D., Airon, F. (2015). Identifying supply chain risks and supplier selection by network analysis processing (Case Study: Automobile Industries). *Journal of Industrial Management Perspective*, 17, 31-43 (In Persian).

21. Wang, K. (2015). Determinants of mobile value-added service continuance: The mediating role of service experience. *Information & Management*, 52(3), 261-274.

22. Xu, J., & Yang, T. J. (2015). Telecom value-added Service Supply Chain Implanting Advertising Elements with two Service Providers. *Journal of Interdisciplinary Mathematics*, 18(3), 197-205.

23. Wang, Y., Wallace, S. W., Shen, B., & Choi, T. M. (2015). Service supply chain management: A review of operational models. *European Journal of Operational Research*, 247(3), 685-698.

24. Zhao, L., Lu, Y., Zhang, L., & Chau, P. Y. (2012). Assessing the effects of service quality and justice on customer satisfaction and the continuance intention of mobile value-added services: An empirical test of a multidimensional model. *Decision support systems*, 52(3), 645-656.