

محاسبه‌ی اثر شلاقی در زنجیره‌ی تأمین دوستجوی با استفاده از مدل مارکف - سوئیچینگ برای پیش‌بینی تقاضا

هونصی صالحی سویژن (دانشجوی دکتری)

*پروانه سموئی (استادیار)

گروه مهندسی صنایع، دانشکده فنی و مهندسی، دانشگاه بولی سینا، همدان

مهمنشی صنایع و مدیریت شرتف، (تاپستان ۱۴۰۰) دری ۱، شماره ۱، ص. ۴۷-۵۵ (پژوهشی)

«اثر شلاقی» منجر به نوساناتی همچون موجودی اضافی و سفارشات عقب افتاده در طول زنجیره‌ی تأمین می‌شود. در این میان پیش‌بینی مناسب می‌تواند از طریق از بین بردن اثر شلاقی تا حدود زیادی این نوسانات را مرتفع سازد. پژوهش حاضر به پیش‌بینی تقاضای خردۀ فروش، تأمین‌کننده و محاسبه‌ی اثر شلاقی در زنجیره‌ی تأمین دوستجوی می‌پردازد. برای پیش‌بینی تقاضای خردۀ فروش از مدل مارکف - سوئیچینگ و تأمین‌کننده از مدل‌های اتورگرسیو و میانگین متوجه استفاده می‌شود. نتایج به دست آمده نشان می‌دهد که هنگام استفاده از سیستم سیاست سفارش‌دهی بهر به بهر، مقدار اثر شلاقی کم با اصلاً صفر می‌شود. همچنین، وقتی که از سیستم سیاست سفارش‌دهی نقطه‌ی سفارش (q_m, Q_m) استفاده شود در هر دو سطح زنجیره‌ی تأمین، اثر شلاقی وجود دارد.

m.salehisarbijan@eng.basu.ac.ir
p.samouei@basu.ac.ir

واژگان کلیدی: زنجیره‌ی تأمین، اثر شلاقی، پیش‌بینی، مدل مارکف - سوئیچینگ، مدل اتورگرسیو، میانگین متوجه.

۱. مقدمه

منظور پیش‌بینی تقاضای متغیر در مطالعات مختلف نمایان شده است. موضوع پیش‌بینی تقاضا از موضوعات بسیار مهم در مدیریت زنجیره‌های تأمین به شمار می‌رود.^[۱] در محیط‌های واقعی، ممکن است تقاضا در هر دوره متفاوت و نامعلوم باشد. زمانی که تقاضا در هر دوره متغیر است، سیاست‌های سفارش‌دهی سنتی با نقطه‌ی سفارش مجدد ثابت نمی‌تواند کارآمد باشد. از سوی دیگر، گاهی در محیط‌های واقعی برخی از هزینه‌ها ممکن است به خوبی شناخته شده یا معلوم نباشند.^[۲] انتخاب روش‌های پیش‌بینی، تأثیر بسیار مهمی بر اثر شلاقی دارد. این عامل عدم تطبیق اطلاعات را موجب می‌شود که به سمت سطوح بالادستی زنجیره‌ی تأمین، پخش و گسترش می‌باید. مدل‌هایی که در ادبیات تحقیق اندازه‌گیری اثر شلاقی و پیش‌بینی تقاضا مورد استفاده قرار گرفته است، به دسته مدل‌های سری زمانی و مدل‌های یادگیری ماشین تقسیم‌بندی می‌شوند. رویکردهای مدل‌های سری زمانی شامل میانگین متوجه (MA)^[۳]، هموارسازی نمایی (ES)^[۴]، اتورگرسیو (AR)^[۵]، اتورگرسیو میانگین متوجه (ARMA)^[۶] و میانگین متوجه وزنی (WMA)^[۷] هستند و تکنیک‌های مبتنی بر یادگیری ماشین، شامل تکنیک‌هایی نظری شیکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم زنتیک می‌شوند که در ادامه به برخی از آنها می‌پردازیم. رضوی حاجی‌آقا و همکاران^[۸] تأثیر کاربرد ترکیب روش‌های پیش‌بینی بر اثر شلاق چرمی در زنجیره‌ی تأمین سه‌سطحی شامل تولیدکننده، عمدۀ فروش و خردۀ فروش را مطالعه کردند. خسروشاهی و همکاران^[۹] به اندازه‌گیری اثر شلاق چرمی در یک زنجیره‌ی تأمین خطی سه‌سطحی شامل تأمین‌کننده، انبار مرکزی و خردۀ فروش با

زنگیره‌ی تأمین، شامل تمام شرکت‌هایی است که برای برآوردن تقاضای مشتری نهایی تلاش می‌کنند. مدیریت زنجیره‌ی تأمین، مجموعه‌ی وسیعی از کلیه‌ی ذرا بیندهای بین تأمین‌کننگان و مصرف‌کننگان در پایین دست را شامل می‌شود. این فرایندها در سه گروه حمل و نقل، یافتن منابع و فعالیت‌های داخلی دسته‌بندی می‌شود. یکی از مشکلاتی که امروزه زنجیره‌ی تأمین را دچار اختلال می‌کند، تنوع تقاضا و تغییرات آن از سوی مشتری نهایی است که تأثیر زیادی بر زنجیره‌ی تأمین می‌گذارد.^[۱۰] تغییرات کوچک تقاضا در بین جریان (مشتری) را، که به تقویت تقاضا و افزایش بسیار زیاد سطح موجودی و تغییرات موجودی در سطح بالایی زنجیره منجر می‌شود، «اثر شلاقی»^[۱۱] می‌گویند. عنوان اثر شلاقی را اولین بار لی و همکاران در مقالات خود به کار بردن؛ آنها اثر شلاقی را چنین تعریف کردند: «پدیده‌یی است که در آن سفارش یک کالا به تأمین‌کننده، تمايل به داشتن واریاسی بیشتر از واریانس فروش آن به خریدار دارد.» آنها پنج دلیل عمده‌ی بروز این اثر را عبارت می‌دانند از: پیش‌بینی تقاضا به جای تقاضای قطعی، زمان انتظار غیر صفر برای تحويل کالا، کمیعد در تأمین، سفارش‌دهی دسته‌بی و همچنین نوسانات قیمت.^[۱۲] پیش‌بینی روند تقاضای متغیر برای اتخاذ سیاست‌های مقتضی و مناسب اهمیت فراوانی دارد. به دلیل روند پرونسان و غیرخطی تقاضا و متغیرهای مؤثر بر آن، قابلیت روش‌های پیش‌بینی به

* نویسنده مسئول

تاریخ: دریافت ۲۳/۰۲/۱۳۹۹، اصلاحیه ۱۶/۰۰/۱۴۰۰، پذیرش ۱۰/۰۳/۱۴۰۰

DOI:10.24200/J65.2021.54638.2065

اقتصادی مورد استفاده قرار می‌گیرد، با توجه به رفتار نامتقارن اکثر این متغیرها، در دست‌یابی به تغییرات نامتقارن این متغیرها عاجزند. این مستانه باعث افزایش رغبت محققان به استفاده از مدل‌های غیرخطی - که نسبت به مدل‌های خطی انعطاف‌پیشتری دارند - شده است. یکی از مدل‌های غیرخطی که برای دست‌یابی به اهداف مذکور مورد استفاده قرار می‌گیرد مدل‌های مارکف - سوئچینگ است. هدف این مقاله این است که برای اولین بار از روش مارکف - سوئچینگ برای پیش‌بینی تقاضا در یک زنجیره‌ای تأمین دوستخی استفاده کند و سپس اثر شلاقی را محاسبه کند. در ادامه، در بخش دوم متدولوژی تحقیق، در بخش سوم و چهارم به ترتیب نتایج تحقیق و یافته‌های مدیریتی و در بخش پایانی نتیجه‌گیری مطالعه آورده می‌شود.

۲. متدولوژی تحقیق

در این تحقیق زنجیره‌ای تأمین دوستخی شامل خرده‌فروش و تأمین‌کننده در نظر گرفته شده است و فرض می‌شود که خرده‌فروش به تقاضای مشتری دسترسی دارد. پس با توجه به تقاضای مشتری پیش‌بینی و با توجه به پیش‌بینی تقاضای مشتری و هر یک از سیستم‌های سفارش‌دهی بهر به بهر و نقطه‌ای سفارش مقدار سفارش را تعیین می‌کند. تأمین‌کننده به سفارشات صادر شده از خرده‌فروش دسترسی دارد و با توجه به سفارشات پیش‌بینی می‌کند و از روی پیش‌بینی با توجه به سیستم سفارش‌دهی مقدار سفارشات را تعیین می‌کند. مقدار اثر شلاقی به صورت نسبت واریانس سفارش تأمین‌کننده به واریانس تقاضا خرده‌فروش و از رابطه‌ی ۱ محاسبه می‌شود.^[۲۹]

$$BW = \frac{Var(D)}{Var(q)} \quad (1)$$

که در آن، BW مقدار اثر شلاقی، $Var(D)$ واریانس سفارش تأمین‌کننده و $Var(q)$ واریانس تقاضای خرده‌فروش را نشان می‌دهد.

۱.۲. سیستم سفارش‌دهی

در این پژوهش از سیستم نقطه‌ای سفارش ثابت استفاده می‌شود. در سیستم نقطه‌ای سفارش ثابت که همان سیستم سفارش بهر به بهر نامیده می‌شود، دقیقاً به اندازه پیش‌بینی تقاضای خرده‌فروش به تأمین‌کننده سفارش داده می‌شود. سیستم نقطه‌ای سفارش (Q_m و Q_e)، q_0 حد پائین سطح موجودی (نقطه‌ی سفارش مجدد) و Q_m حد بالای سطح موجودی (بیشترین مقدار موجودی) است. نقطه‌ی سفارش مجدد سطحی از موجودی است که به محض آن که مقدار موجودی به آن حد بررسد یک سفارش جدید صادر می‌شود. بنابراین، در هر دوره برای مقدار Q طبق رابطه‌ی ۲ خواهیم داشت:

$$\begin{cases} Q = Q_m - Q_e & Q_e \leq q_0 \\ Q = 0 & Q_e > q_0 \end{cases} \quad (2)$$

برای محاسبه‌ی Q_m و q_0 از رابطه‌های ۳ تا ۸ استفاده می‌شود.

$$\mu_{T+L} = \bar{D}(L + T) \quad (3)$$

$$Q^* = \sqrt{\frac{2C\bar{D}}{h}} * \sqrt{\frac{h+s}{s}} \quad (4)$$

استفاده از روش میانگین متحرک پرداختند. نقوی و همکاران^[۸] به بررسی اثر شلاقی در زنجیره‌ای تأمین سه‌سطحی شیر و فراورده‌های آن در کارخانه بگاه کرمان پرداختند. در این مطالعه از روش پیش‌بینی میانگین متحرک و از داده‌های دوره زمانی مربوط به سال‌های ۱۳۹۴ - ۱۳۷۳ - ۱۳۷۲ برای محاسبه‌ی اثر شلاقی استفاده کردند. بنی‌هاشمی و حاجی مولانا^[۹] به بررسی اثرباره احتیاطی و تغییرات تقاضای مشتریان نهایی برای شلاقی و هزینه‌های کل زنجیره‌ای تأمین پرداختند. حسین و همکاران^[۱۰] اثر روش‌های پیش‌بینی بر روی اثر شلاقی را با تقاضای مشتری (AR) و سیاست موجودی OUT بررسی کردند. بابایی و همکاران^[۱۱] به بررسی اندازه‌گیری اثر شلاقی برای زنجیره‌ای تأمین دوستخی با استفاده از ARIMA(۱, ۱, ۱) تجزیه و تحلیل اثر شلاقی در زنجیره‌ای تأمین چند مرحله‌ای با استفاده از اطلاعات تقاضای روندهای SARIMA را مطالعه کردند. جای پوریا و ماهاباتر^[۱۲] برای پیش‌بینی تقاضا یک رویکرد تجزیه و تحلیل یک‌پارچه‌ی تبدیل موجک گسسته و شبکه‌ی عصبی ارائه دادند. کوستانیتو و همکاران^[۱۳] از رویکرد پیش‌بینی براساس نمودارهای کنتل کیفیت آماری برای کاهش اثر شلاقی و نوسانات تقاضا در کوتاه مدت استفاده کردند. چیانگ و همکاران^[۱۴] اثر دقت پیش‌بینی، پیش‌بینی ادغامی و پیش‌بینی واکنشی بر اثر شلاقی را با استفاده از سری‌های زمانی در صنعت خودروسازی ایالات متحده بررسی کردند. ما و باو^[۱۵] در یک زنجیره‌ای تأمین دوستخی با استفاده از روش میانگین متحرک برای برآورد تقاضا، حساسیت اثر شلاقی را نسبت به پارامتر قیمت سنجیدند. خسروشاهی و همکاران^[۱۶] به اندازه‌گیری اثر شلاقی در یک زنجیره‌ای تأمین سه‌مرحله‌ای با وجود چند خرده‌فروش در حالت عدم قطعیت تقاضا پرداختند. سینگ و چالا^[۱۷] به بررسی کاهش اثر شلاقی با استفاده از مدل‌های ANN و ANFIS پرداختند. ما و همکاران^[۱۸] برای یک زنجیره‌ای تأمین دوستخی در حالتی که تقاضا به قیمت حساس و دارای فرازیند (AR بود، را بررسی کردند. در مطالعه‌ی دیگر ما و همکاران^[۱۹] اثر شلاقی در دو زنجیره‌ای تأمین موازی با یک خرده‌فروش و تولیدکننده را اندازه‌گیری کردند. ما و مکس^[۲۰] اندازه‌گیری اثر شلاقی با توجه به رقبات بازار بین دو خرده‌فروش را با استفاده از مدل تقاضای (AR) و روش پیش‌بینی میانگین متحرک برای زنجیره‌ای تأمین دوستخی محاسبه کردند. سیریکاسمسوک و لیونگ^[۲۱] به اندازه‌گیری اثر شلاقی با استفاده از مدل خودهمبسته برداری دو متغیرهای مرتبه‌ی اول ((VAR(۱))^۷ پرداختند. لی و همکاران^[۲۲] به تأثیر تقاضای مشتری و زمان انتظار بر روی اثرات شلاقی و ضد شلاقی در یک زنجیره‌ای تأمین دو مرحله‌ای با استفاده از مدل ARMA و سیاست سفارش‌دهی OUT پرداختند. ناگاراجا و الوری^[۲۳] مدل‌های VAR، VMA و SARMA را برای پیش‌بینی تقاضا استفاده کردند. کدیور و شیرازی^[۲۴] مدل ARMA را برای پیش‌بینی تقاضا و محاسبه‌ی اثر شلاقی به کار برداشتند. نکده و آنیاما^[۲۵] تأثیر پارامترهای پیش‌بینی روش میانگین متحرک وزنی و توزیع زمان انتظار تصادفی بر روی اثر شلاقی را با استفاده از تتابع عددی مطالعه کردند. پاستوره و همکاران^[۲۶] اثر شلاقی را در یک زنجیره‌ای تأمین دوستخی و تک محصوله با استفاده از روش اتورگرسیو مرتبه‌ی اول، (AR(۱))، مطالعه کردند. میچنا و همکاران^[۲۷] اثر زمان‌های انتظار تصادفی را بر روی اثر شلاقی با استفاده از روش‌های پیش‌بینی اتورگرسیو و میانگین متحرک برای تقاضای نهایی بررسی کردند. در جدول ۱ خلاصه مقالات بررسی شده و تحقیقات انجام شده در حوزه‌ی اندازه‌گیری اثر شلاقی آورده شده است. چنان‌که در مطالعات نویسنده‌گان مشاهده شد، یکی از عوامل ایجاد اثر شلاقی پیش‌بینی اتورگرسیو میانگین متحرک برای تقاضای نهایی در این متابع از مدل‌های پیش‌بینی رایج مانند میانگین متحرک، هموارسازی نمایی، اتورگرسیو و اتورگرسیو میانگین متحرک استفاده کردند. اما از آنجاکه نوسانات تقاضا شدید است روش‌های خطی که در یک سطح وسیع برای مدل‌سازی متغیرهای

جدول ۱. مرور پژوهش‌های حاضر در حوزه‌ی اندازه‌گیری اثر شلاقی.

مراجع	ساختار زنجیره تأمین	الگوی تقاضا	سیاست سفارش دهی
رضوی حاجی آقا و همکاران [۶]	سه‌سطحی	MA,ES,AR	سیاست سفارش دهی موجودی پایه
خسروشاهی و همکاران [۷]	سه‌سطحی	MA	OUT
نقی و همکاران [۸]	سه‌سطحی	MA	OUT
بنی‌هاشمی و حاجی مولانا [۹]	چهار‌سطحی	MA	OUT
حسین و همکاران [۱۰]	یک‌مرحله‌بی	AR	OUT
بامی و همکاران [۱۱]	دو‌سطحی	ARIMA	OUT
چو و لی [۱۲]	چند‌مرحله‌بی	SARMA	تمثیل یافته OUT
جای پوپیا و ماهاباترا [۱۳]	دو‌سطحی	AR, MA, ARMA, ARIMA, DWT – ANN	OUT
کوستانتینو و همکاران [۱۴]	چهار‌سطحی	AR	OUT
چینگ و همکاران [۱۵]	دو‌سطحی	SRIMA	OUT
ما و باو [۱۶]	دو‌سطحی	MA	OUT
خسروشاهی و همکاران [۱۷]	دو‌سطحی	AR	OUT
سینگ و چالا [۱۸]	چند‌سطحی	AR	OUT
ما و همکاران [۱۹]	دو‌سطحی	AR	تقاضای حساس به قیمت با AR(۱)
ما و همکاران [۲۰]	زنگیره تأمین موازی و دو‌سطحی	AR	تقاضای حساس به قیمت با AR
ما و مکس [۲۱]	دو‌سطحی	AR	براساس سطح موجودی انبار
سیریکا سمسوک و لیونگ [۲۲]	دو‌سطحی	VAR	OUT
لی و همکاران [۲۳]	چند‌مرحله‌بی	ARMA,AR	OUT
ناگاراجا و الوری [۲۴]	دو‌سطحی	SARMA,VMA,VAR	OUT
کدیور و شیرازی [۲۵]	سه‌سطحی	ARMA	OUT
نکده و آنیاما [۲۶]	دو‌سطحی	WMA	براساس سطح موجودی انبار
پاستوره و همکاران [۲۶]	دو‌سطحی	AR	OUT
میچنا و همکاران [۲۸]	دو‌سطحی	MA,AR	ترکیب مارکف - سوئیچینگ
پژوهش حاضر	دو‌سطحی	MA, AR	

۱.۲.۲. مدل مارکف - سوئیچینگ

همیلتون در سال ۱۹۸۹ اولین کسی بود که از مدل مارکف - سوئیچینگ (مدل تغییر رژیم تصادفی) برای مدل‌سازی سیکل‌های تجاری استفاده کرد. او این مدل را برای داده‌های GNP واقعی آمریکا برای دوره‌های ۱۹۵۱-۱۹۸۴ با یک مدل دوربیمه و درجه‌ی اتورگرسیو ۴ مطابق رابطه‌ی ۹ برای کمک به تاریخ‌ذاری و پیش‌بینی نقاط بازگشتی سیکل‌های تجاری پیشنهاد داد: [۳۱]

$$Q_s = Q^* * \frac{h}{h+s} \quad (5)$$

$$I(\gamma) = \frac{Q_s}{\sigma} \quad (6)$$

$$q_0 = \gamma \cdot \sigma + \frac{\bar{D} \cdot T}{2} + \mu \quad (7)$$

$$Q_m = Q^* + (q_0 + \frac{\bar{D} \cdot T}{2}) \quad (8)$$

در این روابط \bar{D} متوسط تقاضای مشتری، مدت زمان تحویل کالا برابر با صفر، T فاصله زمانی بین سفارشات، S هزینه‌ی مواجهه با کسری بر حسب واحد پول، h هزینه‌ی نگهداری بر حسب واحد پول، C هزینه‌ی سفارش دهی بر حسب واحد پول، σ انحراف معیار تقاضا و γ مقدار پارامتر نرم‌افزار استاندارد هستند. توزیع کننده تقاضای خود را براساس سفارشات مشتری نهایی پیش‌بینی می‌کند و هر یک از سطوح بالاتر، براساس میزان سفارش سطح بعدی به پیش‌بینی اقدام می‌کند. [۳۰]

۲. روش پیش‌بینی

برای محاسبه‌ی واریانس تقاضای خرده‌فروش و واریانس سفارشات تأمین‌کننده باید از پیش‌بینی استفاده شود. در این تحقیق از مدل مارکف - سوئیچینگ برای پیش‌بینی سفارش خرده‌فروش و از طریق روش‌های اتورگرسیو و میانگین متجرک برای پیش‌بینی سفارشات تأمین‌کننده استفاده می‌شود.

که در آن، y_t متغیر رشد اقتصادی است؛ اگر $S_t = 0$ باشد در رژیم اقتصادی رکود قرار داریم و اگر $S_t = 1$ باشد در رژیم اقتصادی رونق هستیم. S_t به عنوان یک متغیر تصادفی که فقط مقادیر صحیح به خود می‌گیرد، تعریف می‌شود. احتمال این که S_t برابر مقدار خاص z باشد فقط به مقدار دوره‌ی قبل بستگی دارد. در این صورت:

$$P\{s_t = j | s_{t-1} = i, s_{t-2} = k, \dots\} = P_{ij} \quad (10)$$

چنین فرایندی به عنوان یک زنجیره‌ی مارکف با N رزیم با احتمال گذار P_{ij} توضیح داده می‌شود؛ که P_{ij} احتمال این که رزیم i رزیم j را به دنبال داشته باشد را بیان می‌کند (رابطه‌ی ۱۱). [۳۲]

$$D_t = \mu(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i(S_t)(D_{t-i} - \mu(S_{t-i})) + \varepsilon_t \quad (15)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2)$$

۴. مارکف - سوئیچینگ با میانگین، ضرایب متغیرها و واریانس خطاهای وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSMAH-AR): در این مدل هم ضرایب پارامترها و هم واریانس‌ها در طی رزیم‌ها نیز در حال تغییرند (رابطه‌ی ۱۶):

$$D_t = \mu(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i(S_t)(D_{t-i} - \mu(S_{t-i})) + \varepsilon_t \quad (16)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2(S_t))$$

ب) مدل‌های مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ

اگر مبنای بر تغییرات در عرض از مبدأ باشد در نتیجه مدل‌های دیگر هم قابل تخمین است که مدل‌های مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ (MSI) نامیده شود.

۱. مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ و اتورگرسیو (MSI-AR): عمومی‌ترین نوع مدل این حالت است و در آن $C(S_t)$ عرض از مبدأ فرایند در طی رزیم‌هاست (رابطه‌ی ۱۷):

$$D_t = C(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i D_{t-i} + \varepsilon_t \quad (17)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2)$$

۲. مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ و واریانس خطاهای وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSH-AR): در این حالت، که واریانس‌ها در طی رزیم‌ها در حال تغییر باشند، رابطه‌ی ۱۸ به دست می‌آید:

$$D_t = C + \sum_{i=1}^p \alpha_i D_{t-i} + \varepsilon_t \quad (18)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2(S_t))$$

۳. مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ و ضرایب متغیرها وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSA-AR): اگر ضرایب متغیر در حال تغییر باشد، رابطه‌ی ۱۹ به دست می‌آید:

$$D_t = C + \sum_{i=1}^p \alpha_i(S_t) D_{t-i} + \varepsilon_t \quad (19)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2)$$

۴. مارکف - سوئیچینگ با عرض از مبدأ، ضرایب متغیرها و واریانس خطاهای وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSIAH-AR): در این حالت ضرایب متغیر واریانس خطاهای و عرض از مبدأ همه در حال تغییر است (رابطه‌ی ۲۰):

$$D_t = C(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i(S_t) D_{t-i} + \varepsilon_t \quad (20)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2(S_t))$$

در این مطالعه با برازش هریک از مدل‌های الف و ب برای داده‌های متغیر تفاضل و مقایسه‌ی آنها با یکدیگر بهترین مدل انتخاب می‌شود.

۳. نتایج تحقیق

این بخش به بررسی داده‌ها، انتخاب مدل پیش‌بینی و محاسبه‌ی اثر شلاقی طی سناریوهای مختلف می‌پردازد.

P =
$$\begin{bmatrix} P_{11} & P_{12} & \dots & P_{1n} \\ P_{21} & P_{22} & \dots & P_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ P_{n1} & P_{n2} & \dots & P_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\sum_{j=1}^N P_{ij} = 1 \text{ for } i = 1, 2, \dots, N \text{ and } 0 \leq P_{ij} \leq 1 \quad (11)$$

با قرار دادن متغیر تفاضل در دوره t (D_t) به جای متغیر y_t و مقدار وقفه برابر با n ، رابطه‌ی ۹ به رابطه‌ی ۱۲ تبدیل می‌شود:

$$D_t - \mu_{s_t} = \varphi_1(D_{t-1} - \mu_{s_{t-1}}) + \varphi_2(D_{t-2} - \mu_{s_{t-2}}) + \dots + \varphi_n(D_{t-n} - \mu_{s_{t-n}}) + \varepsilon_t \quad (12)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{i.i.d.N}(\circ, \sigma^2)$$

$$S_t = 1 \text{ or } 0$$

مدل‌های مارکف - سوئیچینگ، با توجه به این که کدام قسمت مدل اتورگرسیو وابسته به رزیم باشد و تحت تأثیر آن انتقال یابد، به دونوع مختلف طبقه‌بندی می‌شود. آنچه در مطالعات اقتصادی بیشتر مورد توجه است، شامل دو حالت مدل‌های مارکف - سوئیچینگ با میانگین (MSM) و عرض از مبدأ (MSI) هستند. [۳۴]

۲.۰.۲. مدل پیشنهادی

در این مطالعه با پیروی از مطالعات پیشین [۳۲] مدل‌های مختلف برای پیش‌بینی تفاضل پیشنهاد می‌شود:

(الف) مارکف - سوئیچینگ با میانگین (MSM)

در این حالت فرض می‌شود میانگین متغیر تفاضل با توجه به رزیم‌ها در حال تغییر است. انواع این مدل‌ها عبارت خواهد بود از:

۱. مارکف - سوئیچینگ با میانگین و اتورگرسیو (MSM-AR): مطابق رابطه‌ی ۱۳ حالتی است که فقط میانگین تفاضل در حال تغییر و انحراف معیار در طی رزیم‌ها ثابت باشد:

$$D_t = \mu(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i(D_{t-i} - \mu(S_{t-i})) + \varepsilon_t \quad (13)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2)$$

۲. مارکف - سوئیچینگ با میانگین و واریانس خطاهای وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSMH-AR): در این حالت نیز میانگین در حال تغییر و واریانس خطاهای وابسته به رزیم است و از رابطه‌ی ۱۴ تبعیت می‌کند:

$$D_t = \mu(S_t) + \sum_{i=1}^p \alpha_i(D_{t-i} - \mu(S_{t-i})) + \varepsilon_t \quad (14)$$

$$\varepsilon_t \sim \text{IID}(\circ, \sigma^2(S_t))$$

$$S_t = 0 \text{ or } 1$$

۳. مارکف - سوئیچینگ با میانگین و ضرایب متغیرها وابسته به رزیم و اتورگرسیو (MSMA-AR): مطابق رابطه‌ی ۱۵، این حالت زمانی رخ می‌دهد که ضرایب تخمینی متغیرهای مدل هم در طی تغییر رزیم‌ها در حال تغییر باشند:

جدول ۲. نتایج تخمین مدل بهینه متغیر دستمال توالت (TP) (۴) – AR(۴) (MSMA).

متغیر	ضرایب	انحراف معیار	آماره t (مقدار احتمال)
عرض از مبدأ رژیم ۰ (تقاضای متوسط)	۸۳,۸۷	۴,۰۵۹	۲۰,۷۰,۰۰
عرض از مبدأ رژیم ۱ (تقاضای کم)	۵۰,۲۱	۳,۲۹۹	۱۵,۲۰,۰۰
عرض از مبدأ رژیم ۲ (تقاضای زیاد)	۱۲۰,۸۹	۲,۴۳	۴۹,۷۰,۰۰
log-likelihood		-۱۷۵۱,۵۳	
AIC		۹,۳۴	
SC		۹,۵۵	
Normality Test		$Chi^2(۲) = ۱,۹۲[۰,۳۸]$	
ARCH Test		$Chi^2(۱۲) = ۱,۸۵[۰,۳۹۴۷]$	
Linearity LR-test		$Chi^2(۱۲) = ۸۲/۸[۰,۰۰]$	

از رابطه های ۲۲ و ۲۳ به دست می آید:

$$MSE = \sqrt{\frac{\sum(Y_t - \hat{Y}_t)^2}{n}} \quad (22)$$

$$MAPE = \frac{1}{n} \sum \left| \frac{Y_t - \hat{Y}_t}{Y} \right| * 100 \quad (23)$$

۶ و \hat{Y} به ترتیب مقادیر سری و مقدار پیش‌بینی شده در زمان t است و همچنین n تعداد نمونه است. روند مقایسه مدل‌ها به این شکل است که برای مدل‌هایی که عرض از مبدأ در حال تغییر باشد بیشینه وقفه‌ی متغیر AR معادل ۱۲ و مقادیر رژیم‌ها برابر ۲ و ۳ فرض شده است. همچنین برای حالت‌هایی که میانگین در حال تغییر است، از آن جا که از وقفه‌ی ۴ معیارها بدتر شده‌اند پیشترین وقفه‌ی متغیر AR برابر ۵ و مقادیر رژیم‌ها ۲ و ۳ قرار داده شده است و همه‌ی مدل‌ها با هم مقایسه شده‌اند.^[۲۷] نتایج نشان داد که بهترین مدل برای متغیر TP (دستمال توالت) مدلی است سه رژیمه و وقفه‌ی متغیر ۴ در حالتی که میانگین، ضرایب متغیرها در حال تغییر هستند. (AR(۴) – MSMA(۳)) همچنین برای متغیر PT (دستمال کاغذی) بهترین مدل پیش‌بینی مدل مارکف - سوئیچینگ با میانگین، ضرایب واریانس در حال تغییر و درجه وقفه بهینه متغیر AR برابر ۲ ((MSMAH(۳) – AR(۲))) است. انتخاب شد.

۲.۲.۳. تخمین پارامترهای مدل بهینه متغیر TP

همان‌طور که در بخش قبل اشاره شد، مدل انتخابی برای متغیر TP مدل (۴) – AR(۴) MSMA(۳) است. نتایج تخمین این مدل در جدول ۲ اورده شده است. نتایج حاصل از تخمین پارامترهای مربوط به مدل حاکی از آن است که در دوره‌ی مورد مطالعه، متغیر تقاضای TP قابل تفکیک به سه حالت تقاضای کم (رژیم ۱)، تقاضای متوسط (رژیم ۰) و تقاضای زیاد (رژیم ۲) است (عرض از مبدأ ۱، ۰ و ۲)، به طوری که رژیم ۱ با میانگین تقاضا ۵۰/۲۱ نشان‌گر دوران دارای تقاضای کم و رژیم صفر و ۲ با میانگین تقاضاهای ۸۳,۸۷ و ۱۲۰,۸۸ نشان‌گر دوره‌های دارای تقاضای متوسط و زیاد است. با توجه به آماره‌های t مشاهده می‌شود که ضرایب میانگین‌ها از لحاظ آماری معنادار هستند. نتایج آزمون LR که در جدول ۲ نشان داده شده برای این است که وجود رابطه‌ی غیرخطی و همچنین توانایی مدل مارکف - سوئیچینگ در تعیین تفکیک به رژیم‌ها مختلف را نمایش دهد، که نشان از رد فرضیه خطی است. پس با این شرایط می‌توان از مدل مارکف - سوئیچینگ استفاده کرد. در مورد آماره‌های تشخیصی با توجه به مقادیر بحرانی در جدول ۲ به ترتیب فرضیه صفر غیر نرمال بودن و خودهمبسته بودن خطاهای با توجه

داده‌های تقاضا مورد استفاده در این تحقیق مربوط به داده‌های دو محصول دستمال توالت (TP) و دستمال کاغذی (PT) طی سال‌های ۱۹۸۹ تا ۱۹۹۴ در شیکاگو برای ۳۸۳ هفته است که از مرکز بازاریابی کیلتیس وابسته به دپارتمان کسب و کار دانشگاه شیکاگو.^[۲۵] استخراج شده است. آمار توصیفی این داده‌ها دهد برای محصول دستمال توالت کم ترین تقاضا برابر ۲ و بیشترین آن برابر ۱۹۰ و نیز برای دستمال کاغذی به ترتیب ۱۰ و ۲۰۴ است. برای تمام موارد تخمین مدل‌ها و پیش‌بینی‌ها از نرم افزارهای EViews 8.OX – Metrics^۷ و آزمون فرض آماری از نرم افزار SPSS استفاده شده است.

۲.۳. پیش‌بینی

در این تحقیق پیش‌بینی سفارش خرده‌فروش با استفاده از مدل مارکف - سوئیچینگ و از آنجا که تعداد دوره‌های پیش‌بینی سفارش خرده‌فروش ۲۰ دوره را شامل می‌شود این تعداد برای پیش‌بینی کم است. بنابراین پیش‌بینی سفارشات تأمین‌کننده هم از طریق اتورگرسیو (AR)، با درجه تأخیر ۱ و میانگین متحرک ۲ استفاده شده است.

۲.۴. انتخاب بهترین مدل برای پیش‌بینی با توجه به داده‌های تقاضا به هنگام مدل‌سازی (برآش) و نیز پس از فرایند برآش باید عملکرد مدل ارزیابی شود. معیار آکائیک (AIC),^۸ آماره‌ی بیشینه درست‌نمایی (LL)^۹ و معیارهای خطای مانند جذر میانگین مجموع مربعات خطای (RMSE)^{۱۰} و میانگین قدرمطلق درصد خطای (MAPE)^{۱۱} برای مقایسه مدل‌های مختلف پیشنهاد شده است. در این مطالعه برای مقایسه مدل‌های مختلف از کمترین مقدار معیار آکائیک، معیارهای خطای RMSE و MAPE استفاده می‌شود. معیار آکائیک از رابطه‌ی ۲۱ به دست می‌آید:

$$AIC = \ln\left(\frac{SSE}{n}\right) + \frac{2K}{n} \quad (21)$$

که در آن، k تعداد پارامتر و بخش اول مربوط به انطباق مدل و بخش دوم مربوط به اعمال جریمه روی تعداد پارامترهای است. هرچه این مقدار جریمه کم‌تر باشد مدل برای تخمین مناسب‌تر است. همچنین معیارهای خطای RMSE و MAPE به ترتیب

جدول ۳. نتایج تخمین مدل بهینه متغیر دستمال کاغذی (PT) (۳) – AR(۲) (MSMAH).

متغیر	ضرایب	انحراف معیار	آماره t (مقدار احتمال)
عرض از مبدأ رژیم ۰ (تقاضای زیاد)	۸۴,۰۲	۳,۲۴	۲۴,۹(۰,۰۰)
عرض از مبدأ رژیم ۱ (تقاضای کم)	۵۰,۲۶	۱,۳۶	۳۶,۹(۰,۰۰)
عرض از مبدأ رژیم ۲ (تقاضای متوسط)	۷۱,۰۶	۱۵,۲۵	۴,۶۶(۰,۰۰)
log-likelihood		-۱۵۲۷,۵۵	
AIC		۸,۰۹۷	
SC		۸,۲۵	
Normality Test		Chi ^۲ (۲) = ۱,۳۲[۰,۵۱۶۴]	
ARCH Test		Chi ^۲ (۱۲) = ۱,۴[۰,۴۹۵۱]	
Linearity LR-test		Chi ^۲ (۱۱) = ۲۰,۹[۰,۱[۰,۰۰]	

جدول ۴. حالت‌های مختلف سناریوی اول با در نظر گرفتن سیاست سفارش دهی بهر به بهر.

پیش‌بینی خرده‌فروش	پیش‌بینی تأمین‌کننده	حالات
مارکف - سوئیچینگ با داده‌های موجود در رژیم دوم (۴)	مارکف - سوئیچینگ با داده‌های موجود در رژیم صفر (۲)	در نظر گرفتن رژیم‌ها (۱)
اتورگرسیو	اتورگرسیو	اتورگرسیو
میانگین متحرک	میانگین متحرک	میانگین متحرک

به سمت گره‌های بالادستی در زنجیره‌ی تأمین». [۲] روش سنتی سنجش اثر شلاقی، استفاده از نسبت واریانس سفارشات ایجاد شده (خروجی) به واریانس تقاضا (ورودی) است. در مطالعات مختلف اثر شلاقی را با در نظر گرفتن عواملی مثل خطای پیش‌بینی تقاضا، سیاست‌های موجودی، سیاست‌های سفارش دهی، تعییرات قیمت، مدت زمان تحویل، تعداد سطوح زنجیره‌ی تأمین، محدودیت ظرفیت، در دسترس بودن اطلاعات سفارشات و ... محاسبه کردند. از این رو در این مطالعه تأثیر روش‌های مختلف پیش‌بینی و سیاست‌های سفارش دهی در یک زنجیره‌ی تأمین دوستگی بر مقدار اثر شلاقی مورد بررسی قرار می‌گیرد. از آنجا که زنجیره‌ی تأمین دوستگی پیش‌بینی انجام شده و سپس با در نظر گرفتن مقادیر پیش‌بینی کاری، پیش‌بینی در رژیم‌های مختلف در دو سناریو اثر شلاقی محاسبه می‌شود.

۱.۳.۳. سناریوی اول: در نظر گرفتن سیستم سفارش دهی بهر به بهر (LFL)

حالات مختلف این سناریو در جدول ۴ آورده شده و در ادامه برای هر دو محصول این سناریو اجرا می‌شود.

الف) محاسبه‌ی اثر شلاقی با در نظر گرفتن سیاست سفارش دهی بهر به بهر برای محصول TP

پیش‌بینی تقاضای خرده‌فروش با استفاده از مدل مارکف - سوئیچینگ در چهار حالت مختلف برای ۲۰ دوره انجام شد. با فرض سیستم سفارش دهی بهر به بهر، همان اندازه مقدار پیش‌بینی به تأمین‌کننده سفارش داده شد. از ۲۰ نمونه‌ی پیش‌بینی شده برای تقاضای نهایی خرده‌فروش فقط ۱۰ نمونه برای تخمین استفاده شد و

به آماره چی دو رد شده و همچنین با توجه به آماره‌های تشخیصی آزمون ARCH فرضیه صفر ناهمسانی رد می‌شود.

۳.۲.۳. تخمین پارامترهای مدل بهینه متغیر PT

مدل انتخابی برای متغیر PT مدل AR(۲) (۳) MSMAH است. نتایج تخمین این مدل در جدول ۳ آورده شده است. نتایج حاصل از تخمین پارامترهای مربوط به مدل حاکی از آن است که در دوره‌ی مورد مطالعه متغیر تقاضای TP قابل تدقیک به سه حالت تقاضای کم (رژیم ۱)، تقاضای متوسط (رژیم ۲) و تقاضای زیاد (رژیم ۰) است (عرض از مبدأ ۰، ۱ و ۲)، به طوری که رژیم ۱ با میانگین تقاضا ۵۰,۲۶ نشان‌گر دوران دارای تقاضای کم و رژیم دوم و صفر با میانگین تقاضاهای ۷۱,۰۶ و ۸۴,۰۲ نشان‌گر دوره‌های دارای تقاضای متوسط و زیاد است. با توجه به آماره‌های t مشاهده می‌شود که ضرایب میانگین‌ها در سطح ۵ درصد از لحاظ آماری معنادارند. نتایج آزمون LR در جدول ۳ برای بررسی وجود رابطه‌ی غیرخطی و همچنین توانایی مدل مارکف - سوئیچینگ در تعیین تدقیک به رژیم‌های مختلف است. نتایج حاکی از رد فرضیه خطی است، پس می‌توان از مدل مارکف - سوئیچینگ استفاده کرد. در مورد آماره‌های تشخیصی با توجه به مقادیر بحرانی در جدول به ترتیب فرضیه‌ی صفر غیر نرمال بودن و خودهمبسته بودن خطاهایا با توجه به آماره چی دو رد شده و همچنین با توجه به آماره‌های تشخیصی آزمون ARCH فرضیه صفر ناهمسانی نیز رد می‌شود.

۳.۳. محاسبه‌ی اثر شلاقی

اثر شلاقی عبارت است از: «تشدید نوسانات تقاضا در حرکت از گره‌های پایین دستی

جدول ۵. محاسبه‌ی اثر شلاقی برای سناریوی سیاست سفارش دهی بهر به بهر برای دستمال توالت (TP).

سیستم سفارش دهی بهر به بهر					
(۴)	(۳)	(۲)	(۱)	پیش‌بینی خرده‌فروش	
۲۶۲۲,۶۶	۸,۱۳	۱۰۸,۵۰	۲۸,۵۸	واریانس تقاضا خرده‌فروش	
۵۹۵,۳۲	۰,۰ ۱۳	۰,۲	۰,۳۹	واریانس تأمین‌کننده (اتورگرسیو)	
۲۱۳۵,۳۶	۱۰,۴۳	۱۲۹,۷۰ ۵	۳۲,۴۲	واریانس تأمین‌کننده (میانگین متحرک)	
۰,۲۳	۰,۰۰ ۱۵	۰,۰۰ ۱۸	۰,۰ ۱	اثر شلاقی (اتورگرسیو)	
۰,۸۱	۱,۲۸	۱,۱۹	۱,۱۳	اثر شلاقی (میانگین متحرک)	

جدول ۶. نتایج آزمون فرض برابری میانگین و واریانس اثر شلاقی سیاست سفارش دهی بهر به بهر برای دستمال توالت (TP).

		آماره t برای آزمون F برای آزمون واریانس	برابری میانگین در سطح ۹۹٪	در سطح ۹۹٪
BW(MA)-	واریانس ها برابرند	۰,۹۲۲(۰,۳۷۴)	۸,۹۱۹(۰,۰۰۰)	
BW(AR)	واریانس ها برابر نیستند		۸,۹۱۹(۰,۰۰۰)	

جدول ۷. محاسبه‌ی اثر شلاقی برای سناریوی سیاست سفارش دهی بهر به بهر برای دستمال توالت (PT).

سیستم سفارش دهی بهر به بهر					
(۴)	(۳)	(۲)	(۱)	پیش‌بینی خرده‌فروش	
۰,۷۶	۰,۴۳	۵۲,۲۷	۱,۷۸	واریانس تقاضا خرده‌فروش	
۰,۰۰۰۰ ۱۲	۰,۰۰۰ ۱۶	۰,۰ ۲۴	۰,۰۰۰۴۱	واریانس تأمین‌کننده (اتورگرسیو)	
۰,۹۸	۰,۵۹۵۸	۶۸,۱۸	۲,۱۲	واریانس تأمین‌کننده (میانگین متحرک)	
۰,۰۰۰۰ ۱۵	۰,۰۰۰۰ ۳۷	۰,۰۰۰۰ ۴	۰,۰۰۰۰ ۲۳۲	اثر شلاقی (اتورگرسیو)	
۱,۲۹	۱,۳۸	۱,۳۰	۱,۱۹	اثر شلاقی (میانگین متحرک)	

جدول ۸. نتایج آزمون فرض برابری میانگین و واریانس اثر شلاقی سیاست سفارش دهی بهر به بهر برای دستمال توالت (PT).

		آماره t برای آزمون F برای آزمون واریانس	برابری میانگین در سطح ۹۹٪	در سطح ۹۹٪
BW(MA)-	واریانس ها برابرند	۳,۶۳۹(۰,۱۰۵)	۳۳,۱۱۸(۰,۰۰۰)	
BW(AR)	واریانس ها برابر نیستند		۳۳,۱۱۸(۰,۰۰۰)	

آن در جدول ۶ آورده شد. همان‌طور که نتایج برابری میانگین نشان می‌دهد فرض صفر برابری میانگین اثر شلاقی در دو حالت در سطح اطمینان ۹۹٪ پذیرفته نشد و تأمین‌کننده با استفاده از دو روش پیش‌بینی میانگین متحرک (با فرض دو دوره AR) مقدار سفارشات خود را پیش‌بینی می‌کند و به همان اندازه پیش‌بینی سفارش می‌دهد. مقادیر واریانس هر دو روش پیش‌بینی محاسبه شد و با توجه به مقادیر واریانس تقاضای خرده‌فروش، مقدار اثر شلاقی به دست آمد (جدول ۴). به دلیل این که هیچ‌گونه تأخیری ایجاد نمی‌شود و جریان اطلاعات هم وجود دارد در نتیجه انتظار می‌رود اثر شلاقی ایجاد نشود یا حداقل کم باشد. نتایج در جدول ۵ نشان می‌دهد در حالی که سیستم سفارش دهی بهر به بهر باشد اطلاعات از خرده‌فروش به تأمین‌کننده می‌رسد و بر مبنای همان اطلاعات پیش‌بینی انجام می‌شود، پس اثر شلاقی زیادی مشاهده نشد. اما همیشه این حالت وجود ندارد؛ با وجود تأخیر در سفارشات دسته‌بندی سفارشات منجر به ایجاد اثر شلاقی می‌شود. در ادامه تحقیق به آزمون این فرض پرداخته شد که «آیا میانگین اثر شلاقی در دو حالت مقاومت معناداری با هم دارند یا خیر؟» اگر میانگین اثر شلاقی پیش‌بینی حالت اول و دوم باشد برای آزمون فرض فوق با توجه به داده‌ها از نرم افزار spss استفاده شد و نتایج

جدول ۹. محاسبه‌ی اثر شلاقی برای سناریوی سیاست سفارش‌دهی نقطه سفارش (TP).

سیستم سفارش‌دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0)				پیش‌بینی خرده‌فروش
(۱)	(۲)	(۳)	(۴)	واریانس تقاضا خرده‌فروش
۲۶۲۲,۶۶	۸,۱۳	۱۰,۸۵۰	۲۸,۵۸	واریانس تأمین‌کننده (اتورگرسیو)
۱۴۵۶,۰۲	۶۲۷,۷۹	۴۰,۵۹۸	۵۷۴,۳۶	واریانس تأمین‌کننده (میانگین متحرک)
۱۴۶۶,۵۴	۲۹۴۸,۴۲	۵۴۶,۴۹	۱۶۳۸,۳۷	اثر شلاقی (اتورگرسیو)
۰,۵۵	۷۷,۲۱	۳,۷۴	۲۰,۰۹	اثر شلاقی (میانگین متحرک)
۰,۵۵۹	۲۶۲,۶۵	۵,۰۳۶	۵۷,۳۲	اثر شلاقی (میانگین متحرک)

جدول ۱۰. نتایج آزمون فرض برابری میانگین و واریانس اثر شلاقی سیاست سفارش‌دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0) دستمال توال (TP).

فرض	آماره t برای آزمون	
	برابری میانگین در سطح ۹۹٪	در سطح ۹۹٪
BW(MA)-	واریانس ها برابرند	۰,۹۱۸(۰,۳۹۴)
BW(AR)	واریانس ها برابر نیستند	۰,۹۱۸(۰,۴۲۱)

سفارش‌دهی محاسبه شده و نتایج آن در جدول ۹ آمده است. با توجه به مقادیر به دست آمده برای اثر شلاقی با در نظر گرفتن سیستم سفارش‌دهی مشاهده شد، اثر شلاقی شدید و این اثر در حالتی که پیش‌بینی در رژیم یک برای خرده‌فروش وقتی از پیش‌بینی میانگین متحرک برای عمدۀ فروش استفاده کرد، نسبت بقیه حالت‌ها بیشتر بود. همچنین در رژیم ۲ قرار اثر شلاقی ایجاد نشد. وجود سیستم سفارش‌دهی برای هر دو سطح زنجیره‌ی تأمین منجر به اثر شلاقی شد. از راه‌های کنترل این حالت می‌توان به کاهش زمان‌های انتظار و جریان اطلاعات به موقع در صدور سفارشات اشاره کرد. همچنین آزمون فرض برابری میانگین اثر شلاقی برای دو روش پیش‌بینی اتورگرسیو و میانگین متحرک در جدول ۱۰ آورده شده است. چنان‌که نتایج برابری میانگین نشان می‌دهد فرض صفر برابری میانگین اثر شلاقی در دو حالت در سطح اطمینان ۹۹٪ پذیرفته شد و می‌توان گفت اختلاف معناداری میان دو میانگین اثر شلاقی وجود ندارد.

$$\begin{aligned} \mu_{T+L} &= \bar{D}(L+T) = 65,3499 \times (0+1) = 65,3499 \\ Q^* &= \sqrt{\frac{1C\bar{D}}{h}} * \sqrt{\frac{h+s}{s}} = \sqrt{\frac{2 \times 2 \times 65,3499}{2}} * \sqrt{\frac{2+4}{4}} \\ 14 * 1,22 &= 17,14 \\ Q_s &= Q^* * \frac{h}{h+s} = 17,14 * \frac{2}{2+4} = 5,71 \\ I(\gamma) &= \frac{Q_s}{\sigma} = \frac{5,71}{1,71} = 0,18 \rightarrow \gamma = 0,56 \\ q_0 &= \gamma \cdot \sigma + \frac{\bar{D} \cdot T}{r} + \mu = \\ 0,56 * 1,71 &+ 65,3499 * 1/2 + 65,3499 = 115,78 \\ Q_m &= Q^* + (q_0 + \frac{\bar{D} \cdot T}{r}) = \\ 17,14 + (115,78 &+ 65,3499/2) = 165,59 \end{aligned}$$

ب) محاسبه‌ی اثر شلاقی با در نظر گرفتن سیاست سفارش‌دهی نقطه سفارش (q_0 و Q_m) برای محصول PT

برای محصول PT مشابه محصول TP از سیستم سفارش‌دهی نقطه سفارش (q_0 و Q_m) استفاده شد و مقادیر کمینه و بیشینه مقدار سفارش به دست آمد. $T = 60,7389$ متوسط تقاضای مشتری، $L =$ زمان تحویل کالا، $h =$ هزینه‌ی نگهداری بر حسب واحد پول، $C =$ هزینه‌ی سفارش‌دهی بر حسب واحد پول، $\sigma = 71,31$ انحراف میانگین تقاضا، $S =$ فاصله زمانی بین سفارشات، $TP =$ زمان تحویل کالا، $Q_m =$ مقدار سفارش به دست آمد.

واریانس دو حالت پکسان است. پس اگر جریان اطلاعاتی وجود داشته باشد اثر شلاقی ایجاد نمی‌شود. به دلیل وجود مدت زمان تحویل و سیاست سفارش‌دهی و بیود جریان اطلاعاتی حتماً اثر شلاقی روی می‌دهد.

۲.۳.۳ ۲. سناریوی دوم: در نظر گرفتن سیستم سفارش‌دهی نقطه‌ی سفارش (q_0 و Q_m)

سیاست سفارش‌دهی با توجه به موجودی در دسترس می‌تواند نسبت به سیاست بهر به بر قر کند. از این رو در ادامه تحقیق با در نظر گرفتن سیستم سفارش‌دهی نقطه سفارش (q_0 و Q_m) حالت‌های مختلف در نظر گرفته شد.

الف) محاسبه‌ی اثر شلاقی با در نظر گرفتن سیاست سفارش‌دهی نقطه سفارش (q_0 و Q_m) برای محصول TP

در این حالت از سیستم سفارش‌دهی نقطه سفارش (q_0 ، Q_m) استفاده می‌کنیم و با در نظر گرفتن یکسری مفروضات، متوسط تقاضای مشتری و انحراف معیار تقاضا، مقدار کمینه و بیشینه مقدار سفارش به دست آمد.

$T = 65,3499$ متوسط تقاضای مشتری، $L =$ زمان تحویل کالا، $h =$ فاصله زمانی بین سفارشات، $S = 4$ هزینه‌ی مواجهه با کسری بر حسب واحد پول، $C = 2$ هزینه‌ی نگهداری بر حسب واحد پول برای هر دوره، $\sigma = 71,31$ هزینه‌ی سفارش‌دهی بر حسب واحد پول، $\sigma = 71,31$ انحراف معیار تقاضا.

سیستم نقطه‌ی سفارش (q_0 و Q_m) برای تقاضای محصول (q_0 ، Q_m) و $TP = 115,78$ به دست آمد. در این حالت ابتدا پیش‌بینی خرده‌فروش مطابق روش مارکف - سوئیچینگ انجام و میزان سفارشات با در نظر گرفتن نقطه سفارش انجام گرفت و دو حالت در زمان سفارش‌دهی وجود دارد:

۱. اگر حاصل تفاضل موجودی ابتدای دوره و تقاضا بزرگتر یا مساوی باشد، در این حالت سفارشی داده نمی‌شود و موجودی انتهای دوره برابر است با تفاضل موجودی ابتدای دوره و تقاضا؛

۲. اگر حاصل تفاضل موجودی ابتدای دوره و تقاضا کمتر از q_0 باشد در این حالت به اندازه $Q_m - q_0$ سفارش داده می‌شود. برای پیش‌بینی تقاضای خرده‌فروش از روش مارکف - سوئیچینگ و برای تأمین‌کننده نیز از میانگین متحرک و اتورگرسیو استفاده شد. در این حالت مقدار سفارش با توجه به سیستم

جدول ۱۱. محاسبه‌ی اثر شلاقی برای ستاریوی سیاست سفارش دهی برای دستمال توالت (PT).

سیستم سفارش دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0)					
(۱)	(۲)	(۳)	(۴)	پیش‌بینی خرده‌فروش	
۰,۷۶	۰,۴۳	۵۲,۲۷	۱,۷۸	واریانس تقاضا خرده‌فروش	
۲۶۴,۷۴	۴۳۴,۰۸	۲۰۶,۸۴	۴۱۹,۲۹	واریانس تأمین‌کننده (اتورگرسیو)	
۳۱۶,۳۸	۵۱۸,۶۱	۲۷۴,۱۳	۵۰۱,۵۷۰	واریانس تأمین‌کننده (میانگین متحرک)	
۳۴۶,۶۱	۱۰۰,۸,۸۷	۳,۹۵۶	۲۳۴,۶۴	اثر شلاقی (اتورگرسیو)	
۴۵۶,۰۶	۱۲۰,۶,۰۶	۵,۲۴	۲۸۱,۷۸	اثر شلاقی (میانگین متحرک)	

جدول ۱۲. نتایج آزمون فرض برابری میانگین و واریانس اثر شلاقی سیاست سفارش دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0) دستمال توالت (PT).

فرض	آماره t برای آزمون F برای آزمون واریانس	
	برابری میانگین در سطح ۹۹٪	در سطح ۹۹٪
BW(MA)-	واریانس ها برابرند	۰,۷۷(۰,۷۹۱)
BW(AR)	واریانس ها برابر نیستند	۰,۲۶۵(۰,۸)

۱. در نظر گرفتن رژیم‌های اقتصادی شامل رکود، رشد متوسط و رونق برای متغیر تقاضای خرده‌فروش در اندازه‌گیری اثر شلاقی اثر داشت؛
۲. سیاست‌های سفارش دهی بر اندازه اثر شلاقی تأثیر داشت. همان‌طور که از نتایج دو محصول PT و TP مشاهده گردید اثر شلاقی و واریانس تأمین‌کننده در سیاست سفارش دهی بهر به بهر کمتر از روش نقطه سفارش (q_0 ، Q_m) بوده است؛
۳. انتخاب نوع مدل پیش‌بینی در اندازه‌گیری اثر شلاقی تأثیر داشت. از آنجا که یکی از عوامل مهم در انتخاب مدل‌های پیش‌بینی میزان تأخیرات متغیرها است در نتیجه تأخیر یکی از عوامل تأثیرگذار بر «اثر شلاقی» است.

بول، $2 = h$ هزینه‌ی نگهداری برحسب واحد پول برای هر دوره، $3 = C$ هزینه‌ی سفارش دهی برحسب واحد پول، $22,2253 = \sigma$ انحراف معیار تقاضاست:

$$\mu_{T+L} = \bar{D}(L+T) = 60,7389 \times (0 + 1) = 60,7389$$

$$Q^* = \sqrt{\frac{\tau C \bar{D}}{h}} * \sqrt{\frac{h+s}{s}} = \sqrt{\frac{2 \times 2 \times 60,7389}{\tau}} * \sqrt{\frac{\tau+s}{\tau}} = \\ 13,498 * 1,22 = 16,46$$

$$Q_s = Q^* * \frac{h}{h+s} = 16,46 * \frac{\tau}{\tau+s} = 5,489$$

$$I(\gamma) = \frac{Q_s}{\sigma} = \frac{5,489}{22,2253} = 0,24699 \rightarrow \gamma = 0,35$$

$$q_0 = \gamma \cdot \sigma + \frac{\bar{D} \cdot T}{\tau} + \mu =$$

$$0,35 * 22,2253 + 60,7389 * 1/2 + 60,7389 = 98,88$$

$$Q_m = Q^* + (q_0 + \frac{\bar{D} \cdot T}{\tau}) =$$

$$16,46 + (98,88 + 60,7389/2) = 145,71$$

مقدار سیستم نقطه سفارش (۱۴۵,۷۱ و ۹۸,۸۸) به دست آمد. با در نظر گرفتن سیاست سفارش دهی برای متغیر PT خلاصه نتایج در جدول ۱۱ آورده شد و مانند محصول TP برای این متغیر نیز مشاهده شد که اثر شلاقی ایجاد شده است و این موارد برای روش پیش‌بینی تأمین‌کننده در حالتی که از روش اتورگرسیو استفاده شد کمتر از روش میانگین متحرک به دست آمد. همچنین آزمون فرض برابری میانگین اثر شلاقی برای روش پیش‌بینی اتورگرسیو و میانگین متحرک در جدول ۱۲ آمده است. چنان که نتایج برای میانگین نشان می‌دهد فرض صفر برابری میانگین اثر شلاقی در دو حالت در سطح اطمینان ۹۹٪ پذیرفته می‌شود و می‌توان گفت اختلاف معناداری میان دو میانگین اثر شلاقی وجود ندارد.

۴. یافته‌های مدیریتی

به طور کلی هدف این مطالعه ارائه ییشنهای مدیریتی مناسب در مورد نحوه انتخاب سیستم‌های پیش‌بینی و پارامترهای مناسب برای اندازه‌گیری اثر شلاقی در زنجیره‌ی تأمین دوستخی بود. در ادامه تحلیل حساسیت و برخی از ییشنهای مدیریتی آمده است.

۵. نتیجه‌گیری
 تحقیق حاضر به بررسی تأثیر روش‌های مقاومت پیش‌بینی در سطوح مختلف زنجیره‌ی تأمین بر اثر شلاقی آن اختصاص داشت. هدف این مطالعه پیش‌بینی تقاضای خرده‌فروش و تأمین‌کننده و محاسبه‌ی اثر شلاقی در زنجیره‌ی تأمین دوستخی بود. در این راستا برای پیش‌بینی تقاضای خرده‌فروش و تأمین‌کننده در دو ستاریوی سیستم سفارش دهی بهر به سیستم سفارش دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0) به ترتیب از مدل مارکف - سوئیچینگ و اتورگرسیو و میانگین متحرک استفاده شد. اثر شلاقی نیز با تقسیم واریانس تقاضای تأمین‌کننده بر واریانس تقاضای خرده‌فروش محاسبه شد. نتایج تحقیق نشان داد در حالتی که از سیستم سیاست سفارش دهی بهر به بر استفاده شود عمل مقدار اثر شلاقی کم با اثر شلاقی وجود ندارد زیرا در این حالت اطلاعات خرده‌فروش سفارش دهد و عمل زنجیره با نوسانات همراه می‌تواند به اندازه نیاز خرده‌فروش سفارش دهد و عمل زنجیره با نوسانات همراه نیست. اما در حالتی که سفارش دهی نقطه سفارش (Q_m و q_0) وجود داشت، در این حالت برای همه‌ی حالت‌ها اثر شلاقی رخ داد. با توجه به داده‌های تحقیق، وقتی که تأمین‌کننده از روش پیش‌بینی اتورگرسیو نسبت به روش میانگین متحرک استفاده کرد، مقدار اثر شلاقی کمتری بدست آمد. از آنجا که نوسانات دو کالای TP و PT شیوه هم است می‌توان برای تحقیقات آتی از سیستم دو محصولی و از روش پیش‌بینی مدل مارکف سوئیچینگ خودهمیشه برداری برای برآورد تقاضای سمت خرده‌فروش استفاده کرد.

پانوشت‌ها

1. bullwhip effect
2. moving average
3. exponential smoothing
4. autoregressiv
5. autoregressive moving average
6. weighted moving average
7. vector autoregressive
8. akaike information criterion
9. log-likelihood
10. root mean square error
11. median absolute percentage error

منابع (References)

1. Ponte, B., Sierra, E., de la Fuente, D. and et al. "Exploring the interaction of inventory policies across the supply chain: An agent-based approach", *Computers & Operations Research*, **78**, pp. 335-348 (2017).
2. Metters, R. "Quantifying the bullwhip effect in supply chains", *Journal of operations management*, **15**(2), pp. 89-100 (1997).
3. Lee, H.L., Padmanabhan, V. and Whang, S. "Information distortion in a supply chain: The bullwhip effect", *Management Science*, **43**(4), pp. 546-558 (1997).
4. Syntetos, A.A., Babai, Z., Boylan, J.E. and et al. "Supply chain forecasting: theory, practice, their gap and the future", *European Journal of Operational Research*, **252**(1), pp. 1-26. (2016).
5. Sadeghian, R. "Dynamic inventory planning with unknown costs and stochastic demand", *International Journal of Industrial Engineering & Production Research*, **27**(2), pp. 179-187 (2016).
6. Razavi haji agha, S.H., Akrami, H. and Olfat, L. "Effect of combination of forecasts based multilevel bullwhip effect in supply chains. Improve management", *Management Improvement*, **4**(18), pp. 96-113 (In Persian) (2012).
7. Khosroshahi, H., Moattarhusseini, S.M. and Marjani, M.R. "Measuring bullwhip effect in a pipeline 3-stage supply chain using moving average method for demand forecasting", *Journal of Industrial Engineering Research in Production Systems (IERPS)*, **2**(4), pp. 21-37, (In Persian) (2015).
8. Naghavi, S., Karbasi, A., Daneshvar kakhki, M. and et al. "An investigation into bullwhip effect in 3-stage milk and its products supply chain and the application of system models for estimating the demand", *Agricultural Economics*, **11**(2), pp. 115-133 (In Persian) (2017).
9. Banihashemi, S.A. and Haji molana, S.M. "Analysis of the effect of demand variables and safety stock on costs and bullwhip effect of the supply chain", *Iranian Journal of Trade Studies (ijts)*, **89**, pp. 177-205, (In Persian) (2019).
10. Hussain, M., Shome, A. and Lee, D.M. "Impact of forecasting methods on variance ratio in order-up-to level policy", *The International Journal of Advanced Manufacturing Technology*, **59**(1-4), pp. 413-420 (2012).
11. Babai, M.Z., Ali, M.M., Boylan, J.E. and et al. "Forecasting and inventory performance in a two-stage supply chain with ARIMA (0, 1, 1) demand: theory and empirical analysis", *International Journal of Production Economics*, **143**(2), pp. 463-471 (2013).
12. Cho, D.W. and Lee, Y.H. "The impact of demand information in a supply chain with a seasonal ARIMA process", *Information-an International Interdisciplinary Journal*, **16**(2A), pp. 1215-1224 (2013).
13. Jaipuria, S. and Mahapatra, S. "An improved demand forecasting method to reduce bullwhip effect in supply chains", *Expert Systems With Applications*, **41**(5), pp. 2395-2408 (2014).
14. Costantino, F., Di Gravio, G., Shaban, A. and et al. "SPC forecasting system to mitigate the bullwhip effect and inventory variance in supply chains", *Expert Systems with Applications*, **42**(3), pp. 1773-1787 (2015).
15. Chiang, C.-Y., Lin, W.T. and Suresh, N.C. "An empirically-simulated investigation of the impact of demand forecasting on the bullwhip effect: evidence from US auto industry", *International Journal of Production Economics*, **177**, pp. 53-65 (2016).
16. Ma, J. and Bao, B. "Research on bullwhip effect in energy-efficient air conditioning supply chain", *Journal of Cleaner Production*, **143**, pp. 854-865 (2017).
17. Khosroshahi, H., Husseini, S.M. and Marjani, M. "The bullwhip effect in a 3-stage supply chain considering multiple retailers using a moving average method for demand forecasting", *Applied Mathematical Modelling*, **40**(21-22), pp. 8934-8951 (2016).
18. Singh, L.P. and Challa, R.T. "Integrated forecasting using the discrete wavelet theory and artificial intelligence techniques to reduce the bullwhip effect in a supply chain", *Global Journal of Flexible Systems Management*, **17**(2), pp. 157-169 (2016).
19. Ma, Y., Wang, N., Che, A. and et al. "The bullwhip effect on product orders and inventory: a perspective of demand forecasting techniques", *International Journal of Production Research*, **51**(1), pp. 281-302 (2013).
20. Ma, Y., Wang, N., He, Z. and et al. "Analysis of the bullwhip effect in two parallel supply chains with interacting price-sensitive demands", *European Journal of Operational Research*, **243**(3), pp. 815-825 (2015).
21. Ma, J. and Ma, X. "Measure of the bullwhip effect considering the market competition between two retailers", *International Journal of Production Research*, **55**(2), pp. 313-326 (2017).
22. Sirikasemsuk, K. and Luong, H.T. "Measure of bullwhip effect in supply chains with first-order bivariate vector autoregression time-series demand model", *Computers & Operations Research*, **78**, pp. 59-79 (2017).
23. Li, G., Yu, G., Wang, S. and et al. "Bullwhip and anti-bullwhip effects in a supply chain", *International Journal of Production Research*, **55**(18), pp. 5423-5434 (2017).
24. Nagaraja, C.H. and McElroy, T. "The multivariate bullwhip effect", *European Journal of Operational Research*, **267**(1), pp. 96-106 (2018).

25. Kadivar, M. and Shirazi, M.A. "Analyzing the behavior of the bullwhip effect considering different distribution systems", *Applied Mathematical Modelling*, **59**, pp. 319-340 (2018).
26. Nakade, K. and Aniyama, Y. "Bullwhip effect of weighted moving average forecast under stochastic lead time", *IFAC-PapersOnLine*, **52**(13), pp. 1277-1282 (2019).
27. Pastore, E., Alfieri, A., Zotteri, G. and et al. "The impact of demand parameter uncertainty on the bullwhip effect", *European Journal of Operational Research*, **283**(1), pp. 94-107 (2020).
28. Michna, Z., Disney, S.M. and Nielsen, P. "The impact of stochastic lead times on the bullwhip effect under correlated demand and moving average forecasts", *Omega*, **93**, pp. 1-26 (2020).
29. Chen, F., Drezner, Z., Ryan, J.K. and et al. "Quantifying the bullwhip effect in a simple supply chain: the impact of forecasting, lead times, and information", *Management Science*, **46**(3), pp. 436-443 (2000).
30. Chan, F.T. and Chan, H.K. "Effects of cascade information sharing in inventory and service level in multi-echelon supply chains", *International Journal of Business Performance and Supply Chain Modelling*, **1**(1), pp. 1-7 (2009).
31. Hamilton, J.D. "A new approach to the economic analysis of nonstationary time series and the business cycle", *Econometrica: Journal of the Econometric Society*, pp. 357-384 (1989).
32. Hamilton, J. "Time series econometrics", In.: Princeton University Press Princeton, NJ (1994).
33. Chauvet, M. and Hamilton, J.D. "Dating business cycle turning points", *Contributions to Economic Analysis*, **276**, pp. 1-54 (2006).
34. Krolzig, H.-M. and Autoregressions, M.-S.V. "Modelling, statistical inference and application to business cycle analysis", Lecture Notes in Economics and Mathematical Systems, Springer, New York. (1997).
35. Marketing, K.C.F. "The university of chicago booth school for business dominick's database", <https://research.chicagobooth.edu/kilts/marketing-databases/dominicks>.
36. Garcia, R. "Asymptotic null distribution of the likelihood ratio test in Markov switching models", *International Economic Review*, pp. 763-788 (1998).
37. Psaradakis, Z. and Spagnolo, N. "On the determination of the number of regimes in Markov- switching autoregressive models", *Journal of Time Series Analysis*, **24**(2), pp. 237-252 (2003).