

## **Operational Risk Assessment Using Bayesian Inference with Regard to the Composition of Data Sources and the Assumption of Dependence between Experts and Internal Loss Data**

**Bakhtiar Ostadi<sup>1</sup>**

**Sajad Khazayi<sup>2</sup>**

**Ali Husseinzadeh Kashaan<sup>3</sup>**

### **Abstract**

In order to measure hedge funds operating under the wings of two documented, many financial institutions tend to use the loss distribution approach. But a loss distribution approach requires a large number of internal loss data in order to have the necessary performance, so due to limitations in the database operating losses and the cost of internal loss data collection, in order to increase performance and reliability the operational risk capital should be calculated from other data sources used for operational risk. The biggest challenge facing financial institutions is how to combine different data sources of operational risk. In this regard, expressed in this research has been how to combine a variety of data source. So, in this paper the parameter estimation of frequency of operational risk loss distribution approach using Bayesian inference is explored. In this research, assuming dependencies between data sources, operational risk, the experts and internal loss data is intended. To validate the estimated models for the posterior distribution of numerical tests of goodness of fit is used. In addition, to calculate dependencies between data sources, detailed functions family of Gauss is used. The results indicate that with the assumption of experts dependence between the source data and internal data loss, by increasing the number of predictive parameters, frequency distribution, reduced the value of the parameter distribution, which represents a decrease of profile risk over time.

**Keywords:** Operational Risk, Bayesian Inference, Loss Distribution Approach, Copula.

**JEL:** G3, G32, C1, C11

---

1 . Assistant Professor of Industrial Engineering, Faculty of Industrial and Systems Engineering, Tarbiat Modares University, Tehran, Iran, Corresponding Author. Email:bostadi@modares.ac.ir.

2 . MSc Student of Financial Engineering, Tarbiat Modares University, Tehran, Iran, Email:sajad.khazae@modares.ir.

3 . Assistant Professor of Industrial Engineering, Faculty of Industrial and Systems Engineering, Tarbiat Modares University, Tehran, Iran, Email:a.kashaan@modares.ac.ir.

## ارزیابی ریسک عملیاتی با استفاده از روش استنتاج ییزی و با در نظر گرفتن ترکیب

### منابع داده‌ای و فرض وابستگی بین نظرات کارشناسان و داده‌های زیان داخلی<sup>۱</sup>

جعفر استادی<sup>۲</sup>، سجاد خزایی<sup>۳</sup> و علی حسین زاده کاشان<sup>۴</sup>

#### چکیده

بمقتور اندازه‌گیری حداقل سرمایه پوششی ریسک عملیاتی تحت مستند بل ۲ بسیاری از مؤسسات مالی تمایل دارند که از رویکرد توزیع زیان استفاده نمایند. اما رویکرد توزیع زیان نیاز به تعداد زیادی داده زیان داخلی دارد تا بتواند کارایی لازم را داشته باشد. بنابراین بمقتور رفع این چالش می‌بایست از منابع داده‌ای دیگر ریسک عملیاتی استفاده نمود. بزرگ‌ترین چالش رویه‌روی مؤسسات مالی چگونگی ترکیب منابع داده‌ای مختلف ریسک عملیاتی می‌باشد. لذا در این پژوهش به بیان نحوه ترکیب انواع منابع داده‌ای پرداخته شده است. تمرکز این پژوهش تخمین پارامتر توزیع فراوانی در رویکرد توزیع زیان ریسک عملیاتی با استفاده از روش استنتاج ییزی بوده است. در این پژوهش فرض وابستگی بین منابع داده‌ای ریسک عملیاتی یعنی نظرات کارشناسان و داده‌های زیان داخلی در نظر گرفته شده است. برای اعتبارسنجی مدل‌های برآورد شده برای توزیع پسین، از آزمون‌های نیکویی برازش عددی استفاده شده است. و برای محاسبه توزیع توأم بین منابع داده‌ای با فرض وابستگی از توابع کاپیولا خانواده گاوس استفاده شده است. نتایج پژوهش حاکی از آن است که با در نظر گرفتن فرض وابستگی بین دو منبع داده‌ای نظرات کارشناسان و داده‌های زیان داخلی، با افزایش تعداد دوره‌های پیش‌بینی پارامتر توزیع فراوانی، مقدار پارامتر توزیع کاهش می‌یابد که این امر نشان‌دهنده کاهش نمایه ریسک با گذشت زمان می‌باشد.

واژه‌های کلیدی: ریسک عملیاتی، استنتاج ییزی، رویکرد توزیع زیان، توابع کاپیولا

طبقه‌بندی موضوعی: G3, G32, C1, C11

۱. DOI مقاله: 10.22051/jfm.2018.17227.1486

۲. استادیار دانشکده مهندسی صنایع و سیستم‌ها، دانشگاه تربیت مدرس، ایران، نویسنده مسئول،

Email: bostadi@modares.ac.ir

۳. فارغ‌التحصیل رشته کارشناسی ارشد مهندسی صنایع گرایش مهندسی مالی، دانشگاه تربیت مدرس، ایران-

Email: sajad.khazace@modares.ir

۴. استادیار دانشکده مهندسی صنایع و سیستم‌ها، دانشگاه تربیت مدرس، ایران، Email: a.kashan@modares.ac.ir

## مقدمه

جامع‌ترین تعریف از ریسک عملیاتی توسط کمیته بال ارائه گردیده است که در آن، ریسک عملیاتی عبارت است از "ریسک زیان ناشی از عدم کفایت و یا نقصان در فرآیندهای داخلی، افراد، سیستم‌ها و یا رویدادهای خارجی" (مستند کمیته بال، ۲۰۰۶).

حفظ و نگهداری سرمایه کافی و متناسب با مخاطرات موجود، منبع اصلی اعتماد عمومی به هر بانک به‌طور خاص و سیستم بانکی به‌طور عام می‌باشد. از سوی دیگر سرمایه مناسب و کافی یکی از شرایط لازم برای حفظ سلامت نظام بانکی است و هر یک از بانک‌ها و مؤسسات اعتباری برای تضمین ثبات و پایداری فعالیت‌های خود باید همواره نسبت مناسبی را میان سرمایه و ریسک موجود در دارایی‌های خود برقرار نمایند. پژوهشگران زیادی نشان داده‌اند که ابعاد فاجعه‌آمیز بحران‌های بانکی در مورد بانک‌هایی که از وضعیت سرمایه‌ای مناسب‌تری برخوردار بوده‌اند محدودتر بوده است. (نصرتی، ۱۳۹۳) در مستند بال ۲، کمیته بال بر اساس رکن حداقل سرمایه موردنیاز برای مقابله با نکول ناشی از ریسک عملیاتی سه رویکرد محاسباتی را بیان نموده است که عبارت‌اند از: (۱) رویکرد شاخص‌های پایه<sup>۱</sup>، (۲) رویکرد استاندارد شده<sup>۲</sup> و (۳) رویکردهای پیشرفته اندازه‌گیری<sup>۳</sup>. با مقایسه رویکردهای محاسباتی ارائه‌شده نتایج زیر حاصل می‌گردد.

## جدول ۱. مقایسه رویکردهای اندازه‌گیری ریسک عملیاتی (چرفنویای، ۲۰۰۷)

روش اندازه‌گیری	مزیت	محدودیت
رویکرد شاخص پایه	۱. سادگی در پیاده‌سازی ۲. قابل‌پذیرش از سوی ناظران برای بانک‌های کوچک و متوسط	۱. عدم حساسیت به ریسک ۲. تخمین بیش‌ازحد حداقل سرمایه پوششی ۳. عدم امکان استفاده توسط بانک‌های بزرگ و بین‌المللی
رویکرد استاندارد شده	۱. تقریباً مشابه رویکرد شاخص پایه اما دارای دقت بیشتری می‌باشد	۱. عدم حساسیت به ریسک ۲. تخمین بیش‌ازحد حداقل سرمایه پوششی ۳. عدم امکان استفاده توسط بانک‌های بزرگ و بین‌المللی
رویکردهای پیشرفته	۱. حساسیت به ریسک ۲. تخمین دقیق‌تر حداقل سرمایه پوششی ۳. امکان استفاده توسط بانک‌ها با مقیاس‌های مختلف	۱. نیاز به داده‌های داخلی زیاد ۲. دارای پیچیدگی فراوان ۳. عدم امکان استفاده از منابع داده‌ای مختلف

1. Basic Indicator Approach (BIA)
2. The Standardized Approach (TSA)
3. Advanced Measurement Approach (AMA)

بسیاری از بانک‌ها با توجه به سادگی رویکرد شاخص پایه اقدام به محاسبه حداقل سرمایه پوششی ریسک عملیاتی با این روش نموده‌اند، اما با توجه به معایب این روش بانک‌ها تمایل دارند که از روش اندازه‌گیری پیشرفته استفاده نمایند. از آنجایی که برای رویکردهای پیشرفته کمیته بال روش خاصی را از پیش تعیین ننموده، لذا متون علمی مربوط به اندازه‌گیری ریسک عملیاتی روش‌های متفاوتی را برای این مسئله پیشنهاد داده‌اند. در بین طیف روش‌های ارائه‌شده برای رویکردهای اندازه‌گیری پیشرفته ۱؛ روش‌های کارت امتیازی، ۲؛ اندازه‌گیری داخلی و ۳؛ روش توزیع زیان بسیار پرکاربردتر هستند که کمیته بال در مستندات بال ۳ (مستند بال، ۲۰۱۱) در مورد به‌کارگیری آن‌ها به‌خصوص رویکرد توزیع زیان رهنمودهای نظارتی خاصی را وضع نموده است.

رویکرد توزیع زیان که به‌طور کامل مبتنی بر داده‌های زیان داخلی بانک می‌باشد، برای نخستین بار توسط کمیته بال در سال ۲۰۰۱ (مستند بال، ۲۰۰۱ ب) به‌عنوان نسخه خیلی پیچیده‌تر رویکردهای داخلی در بین روش‌های اندازه‌گیری پیشرفته مبتنی بر تحلیل‌های آماری معرفی شد. و در مستند سال ۲۰۱۱ نسخه نهایی همراه با استانداردها و دستورالعمل‌ها ارائه گردید.

همان‌طور که بیان شد بانک‌ها تمایل دارند که از رویکرد توزیع زیان به‌منظور محاسبه ریسک عملیاتی استفاده نمایند. اما بانک‌ها به‌منظور استفاده از این روش با دو چالش مهم روبه‌رو هستند که عبارت‌اند از؛ (۱) کمبود داده‌های زیان عملیاتی و (۲) تمرکز رویکرد توزیع زیان بر استفاده از داده‌های تاریخی. به اعتقاد چرنویای (چرنویای، ۲۰۰۷) کمبود داده‌های زیان داخلی بانک باعث می‌شود تا نتایج حاصل از استفاده از نمونه‌های کوچک کارایی لازم و نیز توان تبیین صحیح نتایج مورد انتظار را نداشته باشد. به‌بیان‌دیگر، سرمایه پوششی خروجی مدل‌های به‌کار گرفته‌شده به‌شدت متلاطم و غیرقابل‌اعتماد هستند به‌گونه‌ای که مدل‌های آماری استفاده‌شده را نمی‌توان برای نمونه‌های خیلی کوچک مورد آزمون قرارداد. این مسئله به‌خصوص در داده‌های با فراوانی کم / شدت زیاد بیشتر رخ می‌دهد. زمانی که برای این دسته از داده‌ها، تعداد داده موجود در پایگاه داده زیان، به‌اندازه کافی نباشد عملاً استفاده از روش‌های آماری رویکرد توزیع زیان امکان‌پذیر نخواهد بود. از طرف دیگر بانک‌ها تمایل دارند که علاوه بر محاسبه ریسک عملیاتی بر اساس داده‌های تاریخی، یک نگاه آینده‌نگر در محاسبه ریسک عملیاتی داشته باشند. به‌عبارت‌دیگر بانک‌ها تمایل دارند سرمایه موردنیاز ریسک عملیاتی را برای ریسک‌هایی که شناسایی شده ولی مبالغ زیان آن‌ها هنوز محقق نگردیده است و تنها مقدار آن‌ها به‌صورت پیش‌بینی می‌باشد، محاسبه نمایند.

راه‌حلی که برای این مسئله توسط پژوهشگران ارائه گردیده، استفاده از چهار منبع داده‌ای برای مدل‌سازی ریسک عملیاتی در هنگام استفاده از رویکرد توزیع زیان می‌باشد که عبارت‌اند از: ۱. داده‌های زیان داخلی ۲. داده‌های زیان خارجی ۳. تحلیل سناریو (نظرات کارشناسان) و ۴. عوامل کنترل‌های داخلی و محیط کسب‌وکار (چرنوای، ۲۰۰۷ و مستند بال، ۲۰۱۱). تعاریف هر یک از این منابع داده‌ای به شرح زیر می‌باشد.

- داده‌های زیان داخلی: منظور از داده‌های زیان داخلی، داده‌های درون‌سازمانی ریسک عملیاتی می‌باشد که بانک اقدام به جمع‌آوری آن‌ها می‌نماید.
- داده‌های زیان خارجی: منظور داده‌های زیان مربوط به سایر بانک‌ها و مؤسسات مالی می‌باشد.
- نظرات کارشناسان: منظور، اظهارنظر کارشناسان خبره بانک در خصوص مصادیق رویدادهای ریسک عملیاتی از دو بعد فراوانی (تعداد) وقوع و شدت (مقدار زیان در اثر وقوع) هر رویداد ریسک عملیاتی می‌باشد.
- عوامل کنترل‌های داخلی و محیط کسب‌وکار: اشاره به اقداماتی دارد که بانک در راستای جلوگیری از وقوع رویدادهای ریسک عملیاتی می‌نماید که می‌تواند در تغییر پارامترهای توزیع تأثیرگذار باشد.

بر اساس تعاریف ارائه‌شده می‌توان نتیجه گرفت که این چهار منبع داده‌ای پوشش‌دهنده هر دو نگرش (۱) تاریخی (نگاه به گذشته) و (۲) نگاه به آینده در محاسبه حداقل سرمایه پوششی ریسک عملیاتی با رویکرد توزیع زیان می‌باشد. بر همین اساس استفاده از داده‌های زیان داخلی به‌تنهایی بیانگر رویکرد تاریخی در محاسبه ریسک عملیاتی است و استفاده از سه منبع داده‌ای دیگر بیانگر رویکرد آینده‌نگر در محاسبه ریسک عملیاتی می‌باشد.

استفاده از این منابع داده‌ای به‌صورت مستقیم در روش اندازه‌گیری پیشرفته امکان‌پذیر نمی‌باشد، بنابراین چالش بعدی پیش‌روی، استفاده از روش مناسب به‌منظور ترکیب این منابع داده‌ای به‌منظور استفاده از آن‌ها در رویکرد توزیع زیان می‌باشد. (چرنوای، ۲۰۰۶)

به‌منظور ترکیب منابع داده‌ای ریسک عملیاتی پژوهشگران روش‌های مختلفی را ارائه نموده‌اند که عبارت است از: (۱) روش‌های بی‌شمار تک‌کاره، (۲) روش‌های غیر احتمالی عمومی مانند تئوری همپستر - شافر و (۳) روش استنتاج ییزی (برگر، ۱۹۸۵ و شفچنکو، ۲۰۰۷) در این مقاله از روش استنتاج ییزی به‌منظور ترکیب منابع داده‌ای جهت برآورد پارامترهای رویکرد توزیع زیان استفاده شده است. همچنین به‌منظور مقایسه‌پذیری نتایج از داده‌های مقاله شفچنکو (۲۰۰۷) (شفچنکو، ۲۰۰۷) برای پارامتر توزیع فراوانی استفاده

گردیده است. در حوزه ریسک عملیاتی استفاده از استنتاج بیزی در ترکیب منابع داده‌ای اولین بار در سال ۲۰۰۶ بیان گردید و از آن به بعد پژوهش‌های مختلفی در این حوزه انجام شده است. فصل مشترک پژوهش‌های انجام شده در این سال‌ها در نظر گرفتن فرض استقلال بین منابع داده‌ای ریسک عملیاتی می‌باشد. به طوری که موضوع این پژوهش‌ها را می‌توان در قالب‌ها زیر دسته‌بندی نمود.

۱. استفاده از استنتاج بیزی در ترکیب دو منبع داده‌ای ریسک عملیاتی (با فرض استقلال) برای

یک سلول ریسک عملیاتی

۲. استفاده از استنتاج بیزی در ترکیب سه منبع داده‌ای ریسک عملیاتی (با فرض استقلال) برای

یک سلول ریسک عملیاتی

۳. استفاده از استنتاج بیزی در ترکیب سه منبع داده‌ای ریسک عملیاتی (با فرض استقلال) در

حالتی که بین دو سلول ریسک عملیاتی وابستگی وجود داشته باشد.

اما رویکرد این پژوهش در مقایسه با پژوهش‌های صورت گرفته عبارت است از استفاده از

استنتاج بیزی در ترکیب سه منبع داده‌ای ریسک عملیاتی (با فرض وابستگی بین دو منبع داده‌ای)

برای یک سلول ریسک عملیاتی می‌باشد.

بر همین اساس یکی از اهداف این پژوهش، برآورد پارامتر توزیع با در نظر گرفتن فرض وابستگی بین منابع داده‌ای ریسک عملیاتی می‌باشد و هدف دیگر، ارائه روشی برای ترکیب منابع داده‌ای ریسک عملیاتی به منظور بهبود سرمایه پوششی محاسبه شده در رویکرد توزیع زیان است. از همین رو در بخش دوم به بررسی مهم‌ترین پژوهش‌های انجام شده در خصوص برآورد پارامتر و ترکیب منابع داده‌ای با استفاده از استنتاج بیزی می‌پردازیم. سپس در بخش سوم فرضیه پژوهش بیان گردیده است. در بخش چهارم مبانی رویکرد توزیع زیان، استنتاج بیزی و الگوهای محاسبه توزیع توأم در حالت وابستگی متغیرها با استفاده از توابع کاپولا پرداخته شده است. در بخش پنجم به بیان تحلیل‌ها پرداخته و در آخر نیز نتایج پژوهش و پیشنهادات آتی را ارائه می‌نمایم.

### مبانی نظری و مروری بر پیشینه پژوهش

همان‌طور که بیان شد، اندازه‌گیری ریسک عملیاتی با استفاده از روش توزیع زیان نیازمند تعداد زیادی داده‌های داخلی زیان می‌باشد. بنابراین با توجه به اینکه جمع‌آوری داده‌های زیان عملیاتی امری زمان‌بر و هزینه‌بر می‌باشد، باید روشی ارائه گردد که بتوان از رویکرد توزیع زیان برای اندازه‌گیری ریسک عملیاتی استفاده نمود. در همین خصوص روشی که برای ترکیب منابع داده‌ای پیشنهاد می‌گردد روش استنتاج بیزی می‌باشد.

استنتاج ییزی یک تکنیک آماری است که می‌توان از آن به منظور ترکیب نظرات کارشناسان در ارتباط با تحلیل داده‌ها با منابع مختلف داده‌ای استفاده نمود. در سال (۱۹۸۹ لری برت هرست) بیان می‌کند که می‌توان با استفاده از تئوری احتمال ییز پارامترهای توزیع را پیش‌بینی نمود. از مطالعات انجام گرفته بر روی استنتاج ییزی می‌توان به مطالعات (برگر، ۲۰۰۱) و (رابرت، ۲۰۰۶) اشاره کرد که به بیان اصول استفاده از روش استنتاج ییزی می‌پردازند و مقدماتی را درباره این روش توضیح می‌دهند. (بالمان و گیسلر، ۲۰۰۵) نیز به بیان تئوری اعتبار و کاربرد آن در روش استنتاج ییزی می‌پردازند. در همین راستا، (فیگوئیدو، ۲۰۰۴) به بیان تخمین ییز و طبقه‌بندی<sup>۱</sup> با استفاده از آن می‌پردازد. جناب (نورتس، ۲۰۰۷) کاربرد استنتاج ییزی در مدل‌های تصمیم‌گیری گسسته پویا<sup>۲</sup> را بیان می‌کند.

استفاده از استنتاج ییزی در مفهوم ریسک عملیاتی به‌تازگی در دنیا مورد بررسی قرار گرفته است، به همین دلیل در این رابطه تعداد پژوهش‌های انجام شده کمیاب می‌باشد. در حوزه ریسک عملیاتی اولین بار (فراچورت و رانکولی، ۲۰۰۲) با استفاده از روش ییز به تخمین فراوانی ریسک عملیاتی پرداختند. پس از آن در سال ۲۰۰۶ (شفچنکو و واسریخ، ۲۰۰۶) متدولوژی استنتاج ییزی برای تخمین پارامترهای فراوانی و شدت ریسک عملیاتی با ترکیب منابع داده‌ای ریسک عملیاتی را بیان نمودند. در سال ۲۰۰۷ توسط (شفچنکو و همکاران، ۲۰۰۷) مدل "toy" برای محاسبه تئوری اعتبار بیان گردید. در سال ۲۰۰۷ توسط (شفچنکو و همکاران، ۲۰۰۷) متدولوژی ترکیب سه منبع داده‌ای ریسک عملیاتی با استفاده از استنتاج ییزی به منظور برآورد پارامترهای توزیع فراوانی و شدت ریسک عملیاتی با فرض استقلال بین منابع داده‌ای بیان گردید. در همین راستا در سال ۲۰۰۹ (پیترز و همکاران، ۲۰۰۹)، از متدولوژی استنتاج ییزی برای اندازه‌گیری ریسک عملیاتی برای حالتی که بین سلول‌های ریسک عملیاتی وابستگی وجود داشته باشد و با همان فرض استقلال بین منابع داده‌ای ریسک عملیاتی این رویکرد را توسعه دادند. (اریک دالبرگ، ۲۰۱۵) در سال ۲۰۱۵ به برآورد پارامترهای توزیع دم زیان تجمعی در روش تئوری مقدار فرین با استفاده از استنتاج ییزی و در نظر گرفتن سه منبع داده‌ای زیان داخلی، داده‌های زیان خارجی و نظرات کارشناسان پرداخت.

---

1. Classification

2. Dynamic Discrete Choice Models

### فرضیه پژوهش

همان‌طور که بیان شد فصل مشترک پژوهش‌های انجام‌شده در حوزه ترکیب منابع داده‌ای ریسک عملیاتی با استفاده از روش استنتاج بیزی در نظر گرفتن فرض استقلال در میان منابع داده‌ای ریسک عملیاتی می‌باشد لذا فرض زیر در تدوین این پژوهش در نظر گرفته شده است.

- بین منبع داده‌ای (۱) داده‌های زیان داخلی و (۲) نظرات کارشناسان وابستگی می‌باشد.

### روش‌شناسی پژوهش

با توجه به اینکه هدف این پژوهش برآورد پارامتر توزیع فراوانی با ترکیب منابع داده‌ای ریسک عملیاتی تحت رویکرد استنتاج بیزی با در نظر گرفتن فرض وابستگی بین منابع داده‌ای می‌باشد، بنابراین در این بخش، به بیان مفاهیم رویکرد توزیع زیان، استنتاج بیزی و توابع کاپولا می‌پردازیم.

### - رویکرد توزیع زیان

رویکرد توزیع زیان، یکی از روش‌های اندازه‌گیری پیشرفته ریسک عملیاتی می‌باشد که توسط کمیته بال در مستند بال ۲ بیان گردید، در این روش، برای هر یک از سلول‌های ماتریس خطوط کسب‌وکار - رویداد زیانبار با استفاده از داده‌های زیان داخلی، بانک ابتدا باید توزیع‌های آماری فراوانی و شدت زیان را به‌طور جداگانه برآورد نموده، سپس بر اساس تابع توزیع احتمال زیان تجمیعی زیان سالانه حاصل از پیچیده شدن این دو توزیع، سرمایه پوششی سالانه ریسک عملیاتی خود را به دست آورد. سرمایه پوششی ریسک عملیاتی در این روش برای کل بانک از مجموع مقادیر ارزش در معرض خطر سالانه (در سطح معنی‌داری مثل ۹۹٫۹ درصد) برای هر یک از ترکیبات خطوط کسب‌وکار و رویدادهای زیانبار محاسبه می‌گردد. چندانکه ۹۹٫۹ ام به این معنی است که سرمایه پوششی محاسبه‌شده برای پوشش تمامی زیان‌ها، به‌جز در ۰٫۱ درصد از موارد که احتمال دارد بانک نتواند زیان‌های عملیاتی را پوشش دهد، کافی خواهد بود. محاسبه سرمایه پوششی ریسک عملیاتی در این روش برحسب تابع توزیع تجمیعی زیان سالانه است که در رابطه ۲ نشان داده شده است.

اگر مقادیر  $X_1, \dots, X_n$  مشاهداتی از متغیرهای تصادفی مستقل و هم توزیع  $X_1, \dots, X_n$  باشند، به‌طوری که  $X$  بیان‌گر متغیر تصادفی مثبت و پیوسته شدت زیان عملیاتی،



با توابع توزیع چگال و تجمعی احتمال پیوسته  $f_X$  و  $F_X$  است. همچنین تعداد زبان‌ها در فاصله  $t$  و  $t+\tau$  مشاهداتی از متغیر تصادفی مثبت گسسته  $N$  با تابع توزیع جرم احتمال  $P(n) = \sum_{k=0}^n p(k)$  هستند. با فرض مستقل بودن متغیرهای تصادفی شدت زبان  $X$  و فراوانی  $N$  متغیر تصادفی زبان تجمعی در فاصله زمانی  $t$  و  $t+\tau$  توسط رابطه ۱ بیان می‌شود.

$$S = \sum_{i=1}^n X_i \quad (1)$$

بنابراین تابع توزیع تجمعی احتمال متغیر تصادفی  $S$  با استفاده از رابطه (۲) محاسبه می‌شود.

$$G_S(x) = \begin{cases} P(S \leq x) = \sum_{n=0}^{\infty} p(n) \cdot P(S \leq x | N = n) \\ = \sum_{n=0}^{\infty} p(n) \cdot F_X^{*n} & x > 0 \\ p(0), & x = 0 \end{cases}$$

به طوری که علامت  $*$  عملگر پیچش و تابع  $F_X^{*n}$  پیچش مرتبه  $n$ -توزیع  $F_X$  است. دو توزیع فراوانی و شدت زبان که در رویکرد توزیع زبان مورد استفاده قرار می‌گیرند در واقع به ترتیب متشکل از تعداد دفعات وقوع هر رویداد و میزان زبان تحمیلی ناشی از رویداد به وقوع پیوسته می‌باشند. به عبارت دیگر توزیع فراوانی در واقع توزیعی است که با در نظر گرفتن اتفاقاتی که دوره‌های زمانی یکسان به وقوع می‌پیوندد پیش‌بینی می‌گردد. توزیع فراوانی زبان‌های عملیاتی، توزیع‌های گسسته‌ای هستند که در ادبیات مدل‌سازی ریسک عملیاتی، توزیع‌های فراوانی تعداد رخدادها، یک رویداد خاص، مثلاً کلاهبرداری‌های داخلی را در یک افق زمانی مشخص نشان می‌دهند. همچنین توزیع شدت نیز از مقادیر زمانی که از وقوع رویداد تحمیل می‌گردد پیش‌بینی می‌شود. توزیع‌های شدت توزیع‌های پیوسته‌ای بوده که با استفاده از رویکردهای پارامتریک یا ناپارامتریک مدل‌سازی می‌گردند. (مانیک، ۲۰۰۷)

#### استنتاج بیزی

پایه و اساس استنتاج بیزی از قضیه بیز استخراج می‌گردد. بردار تصادفی از داده‌های  $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T$  که چگالی بردار پارامترهای  $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$  با وجود  $f_{X|\theta}(X|\theta)$  را در نظر بگیرد. در رویکرد بیز، داده‌ها  $(X)$  و پارامترها  $(\theta)$  تصادفی در نظر گرفته می‌شود. معمولاً برای درک بهتر، فرض می‌کنند که پارامترها، متغیرهای تصادفی با تعدادی توزیع

بازرزش صحیح (قطعی اما نامعلوم) از پارامترهای تحقق یافته این متغیر تصادفی می باشد. بر همین اساس می توان چگالی توأم داده ها و پارامترها را به صورت زیر محاسبه نمود.

$$f_{(x,\theta)}(x,\theta) = f_{x|\theta}(x|\theta)\pi_{\theta}(\theta) = \pi_{\theta|x}(\theta|x)f_x(x) \quad (۳)$$

که در این رابطه

$\pi_{\theta}(\theta)$  چگالی پارامترها می باشد (که به آن چگالی پیشین<sup>۱</sup> نیز می گویند).

$\pi_{\theta|x}(\theta|x)$  چگالی پارامترها با در نظر گرفتن داده ها ( $X=x$ ) می باشد. (که به آن چگالی

پسین<sup>۲</sup> می گویند).

$f_{x,\theta}(X,\theta)$  چگالی توأم داده ها و پارامترها

$f_{x|\theta}(X|\theta)$  چگالی داده با در نظر گرفتن  $\theta = \theta$ . اگر داده را بر حسب پارامتر در نظر بگیریم

آنگاه تابع

$$f_x = f_{x|\theta}(X|\theta)$$

$f_x(X)$  بیانگر چگالی حاشیه ای  $X$  می باشد. اگر فرض کنیم  $\pi_{\theta}(\theta)$  پیوسته باشد در این صورت

داریم:

$$f_x(x) = \int f_{x|\theta}(x|\theta)\pi_{\theta}(\theta)d\theta \quad (۴)$$

اگر  $\pi_{\theta}(\theta)$  گسسته باشد در رابطه فوق به جای انتگرال از مجموع استفاده می شود.

بر اساس تئوری بیز می توان چگالی پسین را از رابطه زیر محاسبه نمود:

$$\pi_{\theta|x}(\theta|x) = f_{x|\theta}(x|\theta)\pi_{\theta}(\theta)/f_x(x) \quad (۵)$$

در اینجا  $f_x(X)$  یک ثابت نرمال کننده می باشد. همان طور که در رابطه ۴ مشاهده می گردد،

چگالی پسین در واقع ترکیب کننده اطلاعات پیشین (موجود در  $\pi_{\theta}(\theta)$ ) با اطلاعاتی از داده ها

(موجود در  $f_{x|\theta}(X|\theta)$ ) می باشد.

1. Prior density
2. Posterior density

با توجه به اینکه فرض کردیم  $f_X(X)$  یک ثابت نرمال کننده می باشد بنابراین می توان رابطه ۵ را به صورت زیر بازنویسی نمود.

$$\pi_{\theta|x}(\theta|x) \propto f_{x|\theta}(x|\theta)\pi_{\theta}(\theta) \quad (۶)$$

در رابطه فوق علامت  $\propto$  نشان دهنده تناسب بین دو طرف رابطه ۵ می باشد. معمولاً، در فرم بسته محاسبات، سمت راست رابطه ۵ به عنوان یک تابع از  $\theta$  در نظر گرفته می شود و سپس ثابت نرمال ساز با هموارسازی  $\theta$  تخمین زده می شود. (شفچنکو، ۲۰۰۶)

#### -توزیع پسین با در نظر گرفتن سه منبع داده ای ریسک عملیاتی

به منظور تخمین سرمایه ریسک و تأمین نیازهای مطرح شده در پال ۲، مدیریت ریسک می بایست علاوه بر داده های زیان داخلی، داده های زیان خارجی و نظرات کارشناسان را نیز در نظر بگیرد. هدف از این بخش ارائه متدولوژی برای ترکیب اطلاعات این سه منبع داده ای می باشد. این متدولوژی دارای گام های زیر می باشد (شفچنکو، ۲۰۰۷ و پترز، ۲۰۰۹)

- در هر سلول ریسک، فراوانی و شدت زیان بر اساس توزیع های پارامتریک (توزیع های پواسون، دو جمله ای و ... برای فراوانی و توزیع های لگ نرمال، نرمال و ... برای شدت) محاسبه می نمایم. که این توزیع ها برای پارامتر  $\theta$  قابل اندازه گیری می باشد.
- توزیع پیشین با استفاده از داده های خارجی (مثلاً داده های مشابه در بانک های دیگر) و با استفاده از روش MLE تخمین زده می شود.
- در طول زمان، داده های داخلی  $X=(X_1, X_2, \dots, X_n)$  و نیز نظرات کارشناسان  $\Delta = (\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_m)$  در رابطه با پارامتر  $\theta$  در اختیار قرار می گیرد. اثرات نظرات کارشناسان از داده های داخلی ناشی می شود و پیش بینی  $\theta$  را تعدیل می نماید. با کسب اطلاعات بیشتر در مورد داده های داخلی و نظرات کارشناسان قادر خواهیم بود پیش بینی بهتری از  $\theta_0$  ارائه کنیم.

برای تخمین چگالی پسین  $\pi(\theta|x,\delta)$  چگالی پیشین به صورت چگالی توأم شرطی داده های مشاهده شده و نظرات کارشناسان در رابطه با پارامتر  $\theta$  به صورت  $\pi(x,\delta|\theta)$  تعریف

می‌گردد. و همچنین چگالی داده‌های خارجی با تابع احتمال،  $\pi(\theta)$  نمایش داده شود. بر همین اساس توزیع پسین را می‌توان به صورت زیر بازنویسی نمود.

$$\pi(\theta|x,\delta) = \pi(x,\delta|\theta) * \pi(\theta) \quad (7)$$

### -تخمین پارامتر توزیع پسین

پس از محاسبه توزیع پسین با استفاده از رابطه ۷، می‌بایست به منظور برآورد مقدار پارامترهای توزیع فراوانی (یا شدت) مقدار پارامتر توزیع پسین را محاسبه نمود. از همین رو، اگر چگالی پسین  $\pi_{\theta|x}(\theta|X)$  برای داده‌های  $X$  یک‌بار یافت شود، می‌توان تخمین نقطه‌ای  $\theta$  را تعریف نمود. مد و میانگین چگالی پسین معروف‌ترین تخمین نقطه‌ای می‌باشند. این برآوردگرهای بیزی به طور معمول به عنوان برآوردگر 'MAP' و 'MMSE' بیان می‌شوند. تخمین‌گرهای فوق به صورت زیر تعریف می‌گردند:

$$MAP = \hat{\theta}^{MAP} = \arg_{\theta} \max[\pi(\theta|x)]$$

$$MMSE = \hat{\theta}^{MMSE} = E[\theta|X]$$

البته میانه نیز برای تخمین نقطه‌ای  $\theta$  در توزیع پسین استفاده می‌شود. نکته قابل توجه این است که اگر توزیع پیشین  $\pi_{\theta}(\theta)$  ثابت باشد MAP برای چگالی پسین مشابه MLE خواهد بود. معمولاً، محاسبات برآوردگرها با استفاده از تابع زیان  $l(\theta, \hat{\theta})$  صورت می‌گیرد که در واقع هزینه یک تصمیم را با استفاده از برآوردگر  $\hat{\theta}$  محاسبه می‌کند.

انواع تابع زیان عبارت‌اند از:

$$l(\theta, \hat{\theta}) = (\theta - \hat{\theta})^2 : \text{ تابع زیان درجه دوم } ^2$$

$$l(\theta, \hat{\theta}) = |\theta - \hat{\theta}| : \text{ تابع زیان مطلق } ^2$$

1. Maximum A Posterior
2. Minimum Mean Square Estimator
3. Quadratic loss
4. Absolute loss

تابع زیان همه با هیچ<sup>۱</sup> :  $l(\theta, \hat{\theta}) = 0$  if  $\theta = \hat{\theta}$  and  $l(\theta, \hat{\theta}) = 1$  otherwise

تابع زیان نامتقارن<sup>۲</sup> :  $l(\theta, \hat{\theta}) = \hat{\theta} - \theta$  if  $\hat{\theta} > 0$  and  $l(\theta, \hat{\theta}) = -2(\hat{\theta} - \theta)$  otherwise

که در این تابع‌ها ارزش  $\hat{\theta}$  در  $E[l(\theta, \hat{\theta})|X]$  مینیمم می‌گردد. که به آن برآوردگر نقطه‌ای بیز  $\theta$  می‌گویند. در این قسمت باید توجه داشت که مقدار مورد انتظار فوق با توجه به چگالی توزیع پسین محاسبه می‌گردد.

در تخمین توزیع پسین به‌طور کلی موارد زیر در نظر گرفته می‌شود:

- در مورد یک تابع زیان درجه دوم، میانگین چگالی پسین به‌عنوان برآوردگر نقطه‌ای در نظر گرفته می‌شود.
- در مورد یک تابع زیان مطلق، میانه چگالی پسین به‌عنوان برآوردگر نقطه‌ای در نظر گرفته می‌شود.
- در مورد یک تابع زیان همه یا هیچ، مد چگالی پسین به‌عنوان برآوردگر نقطه‌ای در نظر گرفته می‌شود.

با توجه به روش‌های بیان‌شده در این پژوهش از میانگین تابع چگالی برای برآورد پارامتر توزیع استفاده می‌گردد.

#### -توابع کاپیولا

توابع کاپیولا به دو دلیل موردعلاقه پژوهشگران رشته آمار قرار دارد: اول به‌عنوان راهی برای مطالعه وابستگی بین متغیرها به‌صورت نا پارامتری و دوم به‌عنوان نقطه شروع ساخت توابع توزیع چند متغیره. مدت‌های زیادی آماردانان علاقه‌مند به دست آوردن ارتباط بین توابع توزیع توأم چندبعدی با توابع توزیع با بعد پایین‌تر بوده‌اند. یکی از قضایای اصلی در مبحث توابع کاپیولا قضیه اسکالر است که اساس بسیاری از کاربردهای این توابع در آمار را تشکیل می‌دهد. این قضیه نقش اصلی تابع کاپیولا در ارتباط بین تابع توزیع توأم چند متغیره و توابع حاشیه‌ای را مشخص می‌سازد.

قضیه: (اسکالر، ۱۹۵۹) فرض کنید  $H$  تابع توزیع توأم با توابع توزیع حاشیه‌ای  $F_x$  و  $G_y$  باشد. در این صورت تابع کاپیولا مانند  $C$  وجود دارد به‌طوری‌که برای هر  $x$  و  $y$  در  $\bar{R}$  (اسکالر، ۱۹۵۹)

1. All or Nothing loss  
2. Asymmetric loss function

$$H(x,y) = C(F_x(x), G_y(y)) \quad (9)$$

این قضیه بیانگر این است که برای هر تابع توزیع  $F_x$  و  $G_y$  و تابع کاپیولا  $C$  می‌توان تابع توزیع توأم  $H$  را با توابع توزیع حاشیه‌ای  $F_x$  و  $G_y$  ساخت. اسکالر (۱۹۵۹) نشان داد اگر  $F_x$  و  $G_y$  مطلقاً پیوسته باشند، آنگاه تابع کاپیولا یکتاست، در غیر این صورت  $C$  به صورت یک تابع غیر یکتا بر روی  $R_+ \times R_+$  تعریف می‌شود که  $R_+$  و  $R_+$  به ترتیب برد تابع  $F$  و  $G$  می‌باشند. برای توابع کاپیولا، خانواده‌های مختلفی معرفی گردیده است که عبارت‌اند از: گاوسی، استودنت، فرجه، گالامبوس که در جدول زیر رابطه‌های هر یک بیان گردیده است. (فرجت، ۱۹۵۸ و گالامبوس، ۱۹۷۸ و اسکالر ۱۹۵۹)

جدول ۲. انواع خانواده توابع کاپیولا

خانواده تابع کاپیولا	تابع کاپیولا	تابع چگالی توأم
خانواده گاوسی	$C^{Ga}(u,v;\rho) = \Phi_\rho(\Phi^{-1}(u), \Phi^{-1}(v))$	$C^{Ga}(u,v;\rho) = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(\frac{u^2+v^2}{2} + \frac{2uv\rho - u^2 - v^2}{1-\rho^2}\right)$
خانواده استودنت	$H(x,y;\rho,v) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} (1 + \frac{s^2+t^2-2st\rho}{v(1-\rho^2)})^{\frac{v+2}{2}} ds dt$	$C(u,v;\rho,v) = \rho^{\frac{-1}{2}} \frac{\Gamma(\frac{v+2}{2})\Gamma(\frac{v}{2})}{\Gamma(\frac{v+1}{2})^2} \cdot (1 + \frac{x^2+y^2-2\rho xy}{v(1-\rho^2)})^{\frac{-(v+2)}{2}}$
خانواده فرجه	$C^F(u,v;p,q) = p \max(u+v-1) + (1-p-q)uv + q \min(u,v) = pW + (1-p-q)\Pi + Qm$	$C^F(u,v;p,q) = 1 - q - p$
خانواده گالامبوس	$C(u,v;\theta) = uv \exp\left\{ [(-\ln u)^{-\theta} + (-\ln v)^{-\theta}]^{\frac{-1}{\theta}} \right\}$	$c(u,v;\theta) = \frac{C(u,v)}{uv} \left\{ 1 - [(-\ln u)^{-\theta} + (-\ln v)^{-\theta}]^{\frac{-1}{\theta}-1} [(-\ln u)^{-\theta-1} + (-\ln v)^{-\theta-1}] \right\}$
		$[(-\ln u)^{-\theta} + (-\ln v)^{-\theta}]^{\frac{-1}{\theta}-2} [(-\ln u)(-\ln v)]^{-\theta-1} \times [1 + \theta + [(-\ln u)^{-\theta} + (-\ln v)^{-\theta}]^{\frac{-1}{\theta}}]$

روش‌شناسی پیشنهادی برای ارزیابی ریسک عملیاتی در یک موسسه مالی

همان‌طور که بیان شد توزیع حاصل از ترکیب مشاهدات داخلی و نظرات کارشناسان یک توزیع توأم دومتغیره می‌باشد. توزیع توأم ناشی از مشاهدات و نظرات کارشناسان در حالتی که فرض

استقلال بین این دو منبع در نظر گرفته شود، برابر است با حاصل ضرب چگالی حاشیه‌ای هر یک از منابع داده‌ای، اما با در نظر گرفتن فرض وابستگی بین دو منبع داده‌ای به‌منظور برآورد توزیع توأم این دو منبع داده‌ای، از توابع کاپیولا استفاده می‌گردد. بنابراین، با توجه به اینکه توزیع چگالی توأم خانواده گاوسی در واقع یک توزیع نرمال دو متغیره می‌باشد، اگر متغیرهای تعریف شده در این مدل دارای توزیع نرمال باشند خروجی خانواده گاوسی دارای کارایی بیشتری خواهد بود. بنابراین با توجه به اینکه در محاسبه مدل از توزیع‌های انتخابی اعداد بسیاری تولید شده و با توجه به قضیه حد مرکزی این توزیع‌ها به توزیع نرمال میل می‌کند، بر همین اساس، خانواده تابع کاپیولا گاوسی برای محاسبه توزیع توأم منابع داده‌ای انتخاب گردیده است.

#### برآورد توزیع پسین با استفاده از خانواده توابع کاپیولا گاوسی

با در نظر گرفتن رابطه (۸) و تابع چگالی توأم خانواده تابع کاپیولا گاوسی توزیع پسین را می‌توان با استفاده از رابطه زیر محاسبه نمود.

(۹)

$$\begin{aligned} \pi(\theta|x,\delta) &\propto \pi(\theta) \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(\frac{(\prod_{k=1}^K f_1(x_k|\theta))^2 + (\prod_{m=1}^M f_2(\delta_m|\theta))^2}{2}\right) \\ &+ \frac{2 \prod_{k=1}^K f_1(x_k|\theta) \prod_{m=1}^M f_2(\delta_m|\theta) \rho - (\prod_{k=1}^K f_1(x_k|\theta) 1)^2 - (\prod_{m=1}^M f_2(\delta_m|\theta))^2}{1-\rho^2} \\ \pi(\theta|x,\delta) &\propto \pi(\theta) c^{Ga}(u,v;\rho) \end{aligned}$$

$c^{Ga}(u,v;\rho)$ : تابع چگالی توأم داده‌های داخلی و نظرات کارشناسان

$\rho$ : ضریب همبستگی بین نظرات کارشناسان و داده‌های داخلی

$u$ : تابع چگالی توزیع داده‌های داخلی  $(f_1(x_k|\theta))$

$v$ : تابع چگالی توزیع نظرات کارشناسان  $(f_2(\delta_m|\theta))$

$\pi(\theta)$ : تابع چگالی داده‌های خارجی

### ۱- الگوریتم برآورد پارامتر توزیع فراوانی ریسک عملیاتی

همان‌طور که در رابطه ۱۰ مشاهده می‌گردد توزیع پسین دارای رابطه پیچیده‌ای می‌باشد، بنابراین به‌منظور برآورد پارامتر توزیع پسین که در واقع تعیین‌کننده پارامتر توزیع فراوانی ریسک عملیاتی می‌باشد، الگوریتم زیر مورد استفاده قرار گرفته است.

#### ۱. تعیین توزیع منابع داده‌ای ریسک عملیاتی

توزیع داده‌های مشاهده‌شده در این مقاله به ازای هر یک از منابع داده‌ای برابر است با: (۱) توزیع زیان‌های داخلی: پواسون  $(\lambda=0.5)$ ، (۲) توزیع نظرات کارشناسان: گاما  $(\alpha=4, \beta=0.15)$  و (۳) توزیع داده‌های زیان خارجی: گاما  $(\alpha=3.407, \beta=0.147)$ . مشاهدات برای هر یک از منابع داده‌ای دارای توزیع مستقل و یکسان (i.i.d) می‌باشند.

#### ۲. تعیین توزیع توأم داده‌های زیان داخلی و نظرات کارشناسان

به‌منظور تعیین توزیع توأم داده‌های زیان داخلی و نظرات کارشناسان گام‌های زیر را طی می‌نماییم.

- تولید داده‌های تصادفی از هر یک از منابع داده‌ای
- تعیین ساختار همبستگی بین منابع داده‌ای
- تولید داده‌های تصادفی یکتواخت با حفظ ساختار همبستگی بین منابع داده‌ای مطابق قضیه

#### اسکالر

با توجه به اینکه در تابع کاپیولا گاوس داده‌های ورودی می‌بایست دارای توزیع نرمال استاندارد باشند پس از انجام سه مرحله فوق، با استفاده از تجزیه چولسکی ماتریس همبستگی محاسبه‌شده را به دو ماتریس پایین مثلثی (A) و بالا مثلثی تبدیل می‌نماییم. سپس یک بردار از مشاهدات با توزیع نرمال استاندارد (Z) با ابعاد ماتریس پایین مثلثی تولید می‌نماییم. با ضرب ماتریس پایین مثلثی در ماتریس نرمال استاندارد داده‌های با ساختار همبستگی دو منبع داده‌های زیان داخلی و نظرات کارشناسان و نرمال تولید نموده‌ایم.

#### ۳. برآورد پارامتر توزیع فراوانی

پس از تعیین توزیع توأم بین داده‌های زیان داخلی و نظرات کارشناسان با توجه به این که تعیین توزیع پسین بسیار پیچیده می‌باشد از روش تولید داده ناشی از رابطه توزیع پسین نسبت به برآورد توزیع فراوانی ریسک عملیاتی نمودیم. در این روش با توجه به این که توزیع پیشین (توزیع داده‌های زیان خارجی) و تابع احتمال (توزیع توأم داده‌های زیان داخلی و مشاهدات کارشناسان) معین بود اقدام به تولید داده با استفاده از رابطه ۹ نموده و با استفاده از روش میانگین پارامتر توزیع را محاسبه نمودیم.

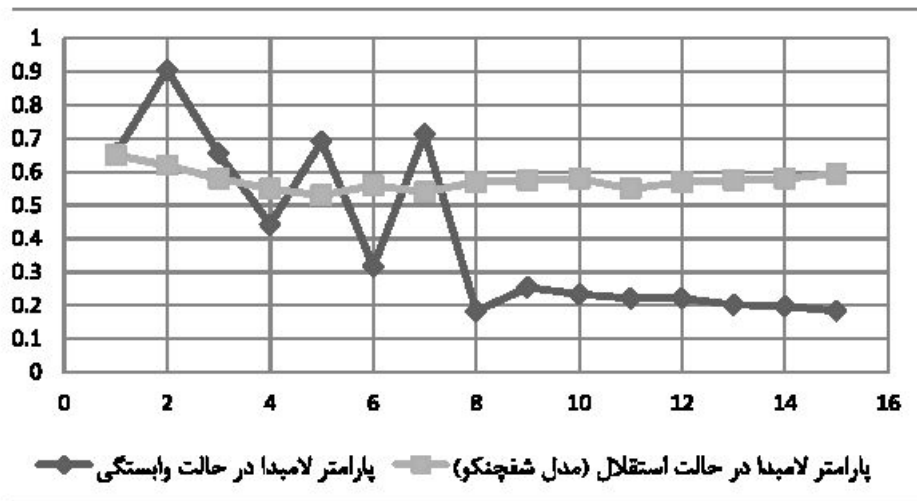


### نتیجه‌گیری و بحث

همان‌طور که در بخش سه بیان گردید فرضیه این پژوهش در نظر گرفتن وابستگی بین دو منبع داده‌ای (۱) داده‌های زیان داخلی و (۲) نظرات کارشناسان بوده است. این فرضیه در مقابل فرضیه استقلال بین منابع داده‌ای تعریف گردید. برای این منظور نتایج حاصل با نتایج حاصل از پژوهش (شفچنکو، ۲۰۰۷) که فرض استقلال را مبنای محاسبات قراردادده بود، مورد بررسی قرار گرفت. نتایج پژوهش (شکل ۱) نشان می‌دهد در الگوی ارائه‌شده توسط شفچنکو پارامتر برآورد شده توزیع فراوانی زیان تقریباً در حوالی یک مقدار مشخص نوسان می‌کند اما با در نظر گرفتن فرض وابستگی با افزایش تعداد دوره‌ها مقادیر پارامتر فراوانی کاهش می‌یابد، کاهش مقادیر فراوانی به این معنی است که در طول زمان تعداد دفعات وقوع رویدادها کاهش می‌یابد. این کاهش وقوع تعداد رویداد در طول زمان در بانک‌ها توجیه‌پذیر است چراکه بانک‌ها با عنایت به ساختارهای کنترلی موجود پس از کشف هر رویداد اقدام به خشی‌سازی و طراحی کنترل‌های پیشگیرانه برای جلوگیری از وقوع مجدد رویدادها می‌نمایند بنابراین ثابت بودن نرخ وقوع اتفاقات در یک دوره زمانی طولانی عملاً محقق نمی‌باشد. لذا کارشناسان در بیان نظرات خود در خصوص وقوع رویدادها این موارد را در اظهار نظر خود در نظر می‌گیرند که این امر در صورتی که نظرات به صورت مستقل در نظر گرفته نشود (چراکه نظرات کارشناسان مبتنی بر تجربیات آن‌ها از موسسه شاغل در آن است) باعث کاهش فراوانی خواهد شد.

نمایه ریسک بانک به معنی میزان ریسکی است که بانک در اثر وقوع رویدادهای ریسک عملیاتی با آن مواجه خواهد شد. بنابراین انتخاب روش محاسبه ریسک (روش برآورد پارامترهای توزیع فراوانی و شدت در روش LDA) تأثیر بسزایی در میزان محاسبه شده برای نمایه ریسک بانک دارد که می‌تواند نقش مهمی در تصمیم‌گیری‌های استراتژیک بانک ایفا نماید.

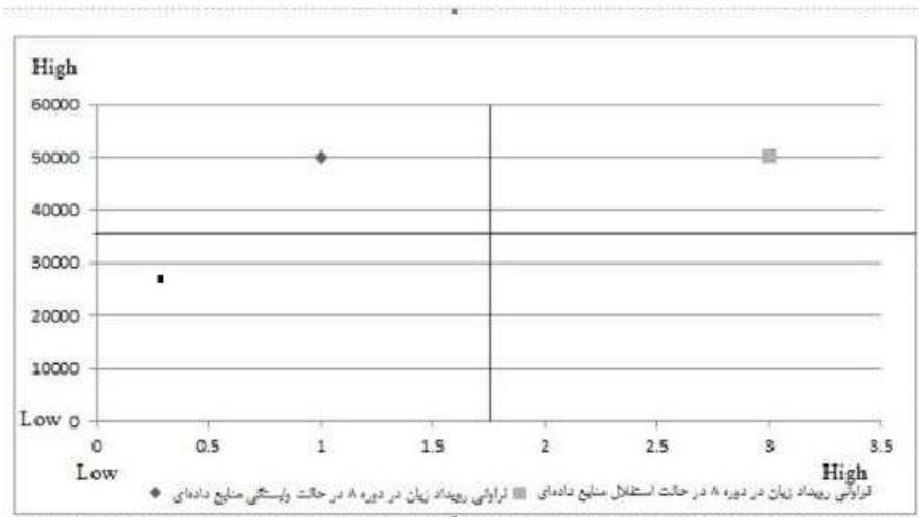
به عبارت دیگر با توجه به کاهش پارامتر توزیع فراوانی نمایه ریسک بانک در نمودار نقشه ریسک تفسیر می‌کند و در واقع بانک با خطر کمتری با گذر زمان مواجه می‌شود. البته این کاهش نمایه ریسک توجیه‌پذیر است چراکه با گذر زمان پس از شناسایی یک رویداد زیان در یک سازمان به صورت طبیعی اقدامات کنترلی اعمال می‌گردد که باعث کاهش نرخ وقوع یک اتفاق در آن سازمان می‌شود. درحالی‌که این روند در برآورد پارامتر مدل شفچنکو دیده نمی‌شود. که ناشی از در نظر گرفتن فرض استقلال بین منابع داده‌ای مختلف می‌باشد.



شکل ۱. مقایسه پرآورد پارامتر توزیع فراوانی زیان در دو حالت استقلال (مدل شفچنکو) و وابستگی منابع داده‌ای ریسک عملیاتی

در شکل ۲ نمایه ریسک بانک به ازای یک مقدار با شدت ثابت نشان داده شده است. در این شکل با در نظر گرفتن یک مقدار شدت ثابت، مقدار فراوانی در دوره ۸ (شکل ۱) در دو حالت استقلال منابع داده‌ای و وابستگی بین منابع داده‌ای محاسبه گردیده است. نقطه با فراوانی ۱ نتیجه حاصل از خروجی مدل وابستگی منابع داده‌ای و نقطه با فراوانی ۳ نتیجه حاصل از خروجی مدل استقلال منابع داده‌ای (مدل شفچنکو) می‌باشد. همان‌طور که در شکل ۲ مشاهده می‌گردد نمایه ریسک بانک در حالت استقلال در محدوده فراوانی بالا / شدت بالا قرار گرفته است که نشان‌دهنده مهم بودن رویداد زیان می‌باشد. در این حالت می‌بایست استراتژی اجتناب<sup>۱</sup> برای مقابله با رویداد زیان انتخاب گردد که می‌تواند دارای هزینه بالایی باشد. در حالت وابستگی منابع داده‌ای، نمایه ریسک بانک در محدوده فراوانی کم / شدت بالا قرار گرفته است. در این شرایط معمولاً استراتژی کاهش<sup>۲</sup> برای مقابله با رویداد زیان انتخاب می‌گردد. معمولاً در این شرایط با استفاده از ابزارهای داخلی اقدام به کاهش رویداد زیان می‌نمایند که می‌تواند هزینه کمتری را در برداشته باشد. بنابراین مطالب بیان شده می‌توان نتیجه گرفت که می‌بایست در انتخاب استراتژی انتخابی در محاسبه پارامتر دقت لازم به عمل آید، چرا که می‌تواند نمایه ریسک بانک و استراتژی‌های مقابله با آن را تحت تأثیر قرار دهد.

1. Avoid
2. Mitigation



شکل ۲. نمایه ریسک

برای پژوهش‌های آتی، موارد زیر پیشنهاد می‌گردد:

- در این پژوهش وابستگی بین دو منبع داده‌ای، مشاهدات داخلی و نظرات کارشناسان تنها برای توزیع فراوانی مورد بررسی قرار گرفت. بنابراین پیشنهاد می‌گردد که فرض وابستگی برای توزیع شدت نیز مورد بررسی قرار گیرد.
- در این پژوهش فرض گردید که مشاهدات منابع داده‌ای باهم استقلال دارند، بنابراین پیشنهاد می‌گردد که فرض وابستگی آن‌ها مورد بررسی قرار گیرد.
- در این پژوهش از خانواده تابع کاپیولا گاوسی برای برآورد توزیع توأم در حالت وابستگی منابع داده‌ای استفاده گردید، بنابراین پیشنهاد می‌گردد از سایر خانواده‌های تابع کاپیولا برای تعیین توزیع توأم استفاده گردد و نتایج آن با نتایج پژوهش حاضر مورد بررسی قرار گیرد.
- در این پژوهش از سه منبع داده‌ای (۱) داده‌های زیان داخلی، (۲) داده‌های زیان خارجی و (۳) نظرات کارشناسان برای محاسبه ریسک عملیاتی استفاده گردید در حالی که چهار منبع داده‌ای (۱) داده‌های زیان داخلی، (۲) داده‌های زیان خارجی، (۳) نظرات کارشناسان و (۴) کنترل‌های داخلی و محیط کسب و کار برای محاسبه ریسک عملیاتی وجود دارد، بنابراین پیشنهاد می‌گردد از هر چهار منبع برای محاسبه ریسک عملیاتی استفاده گردد.

### منابع

- هاشم نصرتی، کامران پاکیزه، (۱۳۹۳)، تخمین ذخیره سرمایه ریسک عملیاتی در صنعت بانکداری، فصلنامه مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار، ۱، صص. ۲۶-۵
- Hashem Nosrati, Kamran Pakize (1393), estimated operational risk capital in the banking industry, Quarterly journal of financial engineering and securities management, in Persian.
  - Anna Chernobai, Christian Menn and Svetlozar T. Rachev, (2006), Empirical Examination of Operational Loss Distributions, <http://myweb.whitman.syr.edu>, 23(8), pp.1-23.
  - Anna Chernobai, Marida Bertocchi, Giorgio Consigli, Svetlozar Rachev and Rosella Giacometti, (2007), Heavy-Tailed Distributional Model for Operational Losses, <http://myweb.whitman.syr.edu>, 28(4), pp.1-28.
  - Basel Committee on Banking Supervision (2006), International Convergence of Capital Measurement and Capital Standards,
  - Basel Committee on Banking Supervision, (2011), Operational Risk Supervisory Guidelines for the Advanced Measurement Approaches, Bank for International Settlements, 63, pp.1-63.
  - Basel Committee on Banking Supervision (2001b), Working Paper on the Regulatory Treatment of Operational Risk, Bank for International Settlements, 39, pp.1-39.
  - Berger, J.O. (1985), Statistical Decision Theory and Bayesian Analysis, 2nd edn. Springer, New York, NY.
  - Bretthorst G. (1989), An introduction to parameter estimation using Bayesian probability theory, In Maximum Entropy And Bayesian Methods, Dartmouth, 27(1). pp.53-79.
  - Bühlmann, H., Gisler, A. (2005), A Course in Credibility Theory and its Applications. Springer, Berlin.
  - Bühlmann, H., Shevchenko, P.V., Wüthrich, M.V. (2007), A “toy” model for operational risk quantification using credibility theory. The Journal of Operational Risk 2(1), pp.3-19
  - Erik Dahlberg (2015), Bayesian Inference Methods in Operational Risk, KTH ROYAL INSTITUTE OF TECHNOLOGY SCI SCHOOL OF ENGINEERING SCIENCES, 74(1), pp.1-74
  - Frchet, M., (1958), Remarques au Sujet de la Note Prcdente, C. R. Acad Sci Paris Ser I Math., 246, pp.2719-2720.
  - Figueiredo, M. (2004), Lecture Notes on Bayesian Estimation and Classification, Instituto de Telecomunica,ões, and Instituto Superior Técnico

- Frachot, A., Roncalli, T. (2002), Mixing internal and external data for managing operational risk. Groupe de Recherche Opérationnelle, Crédit Lyonnais, France
- Galambos, J., (1978), The Asymptotic Theory of Extreme Order Statistics. Wiley, New York.
- Ivana Manic, (2007), Mathematical Models for Estimation of Operational Risk and Risk Management, Univerzitet U Novom Sadu Prirodno-Matemati Cki Fakultet Departman Za Matematiku I Informatiku, 123, pp.1-123
- Nortea A, (2007), Bayesian inference in dynamic discrete choice models, The University of Iowa's institutional Repository, 156(1), pp.1-156
- Peters, G.W., Shevchenko, P.V., Wüthrich, M.V. (2009), Dynamic operational risk: modeling dependence and combining different data sources of information. The Journal of Operational Risk 4(2), pp.69-104
- Robert, C.P. (2001), The Bayesian Choice. Springer, New York, NY
- Shevchenko, P.V., Wüthrich, M.V. (2006), The structural modeling of operational risk via Bayesian inference: combining loss data with expert opinions. The Journal of Operational Risk 1(3), pp.3-26.
- Shevchenko, P.V., Lambrigger, D.D., Wüthrich, M.V. (2007), The quantification of operational risk using internal data, relevant external data and expert opinions. The Journal of Operational Risk 2(3), pp.3-27
- Skaler, A., (1959), Fonctions de Repartition an Dimensions et Leurs Marges, Publications de l Indtitut de Statistique de l Universite de Paris, 8, pp.229-231.