

کاربرد روش‌های مونت کارلوی زنجیره مارکوفی در مدل‌های بیمه‌ای

^۱ نکیسا رومینا

^۲ دکتر مجتبی گنجعلی

^۳ دکتر فرزاد اسکندری

چکیده

در این مقاله مبلغ خسارت عموق بیمه اتومبیل شرکت‌های بیمه‌ای، که بایست در سال‌های آتی به بیمه‌گذار پرداخت شود را پیش‌بینی می‌نماییم. پیش‌بینی این مبلغ با استفاده از دو مدل و کاربرد نظریه بیزی و روش‌های مونت کارلوی زنجیر مارکوفی انجام می‌شود. تعداد خسارت نیز به عنوان یک اطلاع اضافی در یک مدل از مدل‌های فوق به کار گرفته می‌شود. بنا بر این اطلاعات مربوط به تعداد و مبلغ خسارت را برای مدل بندي جدید استفاده می‌کنیم. در انتها کاربرد این مدل‌ها را با استفاده از یک مثال واقعی بررسی می‌نماییم.

واژگان کلیدی: خسارت عموق، ذخیره فنی، مونت کارلوی زنجیر مارکوفی، نظریه بیزی، مدل فضای وضعیت

۱. کارشناس ارشد آمار بیمه دانشگاه شهید بهشتی، دانشکده علوم ریاضی (Email: Nka-Romina@yahoo.com)

۲. عضو هیات علمی گروه آمار دانشگاه شهید بهشتی، دانشکده علوم ریاضی (Email: Ganjali@Gmail.co)

۳. عضو هیات علمی گروه آمار دانشگاه علامه طباطبائی، دانشکده آمار (Email: Askandari@Gmail.com)

۱. مقدمه

محاسبه ذخایر مربوط به شرکت‌های بیمه یکی از مسائل مهم در هر کشور است. از آنجا که حق بیمه پیش‌پیش پرداخت می‌شود، شرکت‌های بیمه در چند نوع به ذخیره آنها می‌پردازند که یکی از آنها ذخیره فنی^۱ است. ذخیره فنی متعلق به بیمه‌گذاران است و حجم عظیمی را تشکیل می‌دهد. در بعضی از کشورها میزان ذخایر شرکت‌های بیمه به ویژه ذخایر شرکت‌های بیمه عمر از بانک‌ها بیشتر است. به همین دلیل دولت بر این ذخایر نظارت و کنترل دارد تا در مسیر صحیح سرمایه‌گذاری شود.

ذخایر فنی بر اساس حجم و تعداد بیمه‌نامه‌های در جریان و مورد تعهد بیمه‌گر، پس از پایان دوره مالی محاسبه و به منزله درآمد دوره بعد در اول دوره ثبت می‌شود. بیمه‌گر بخشی از تعهدات خود را در دوره مالی ایفا می‌کند، ممکن است برخی تعهدات باقی بماند، بنابراین در پایان دوره ذخیره فنی محاسبه و به دوره بعد منتقل می‌شود و این عمل هر ساله تکرار می‌شود. محاسبه ذخیره فنی معمولاً به سختی انجام می‌شود. هدف از این مقاله ارائه روش آسان‌تری برای این محاسبات با استفاده از روش‌های مونت کارلوی زنجیر مارکوفی^۲ است. چگونگی به کار بردن این روش‌ها در بخش‌های بعد بیان خواهد شد.

۲. طرح مسئله مورد مطالعه

در اینجا مسئله مورد مطالعه را با جزئیات بیشتر بیان می‌نماییم. شرکت‌های بیمه‌ای اغلب بدھی‌های بزرگ را در همان زمان وقوع حادثه پرداخت نمی‌کنند و بدھی‌ها با یک تأخیر زمانی که ممکن است سال‌ها طول بکشد، پرداخت می‌شود. ذخیره بدھی‌های پرداخت نشده مورد توجه محققان بیمه بوده و هست.

-
1. Technical Reserve
 2. Monte Carlo Markov Chain

در این مقاله مدل‌های مختلف برای محاسبه ذخیره فنی شرکت‌های بیمه برای تسویه خسارت‌های معوق را بررسی می‌کنیم. منظور از خسارت‌های معوق، مواردی است که خسارت گزارش شده ولی پرداخت نشده است و شامل خسارت‌هایی که به صورت جزئی پرداخت می‌شود یا خسارت‌هایی که رخ داده ولی گزارش نشده است، نمی‌باشد. تعیین و محاسبه میزان این سرمایه مورد توجه بسیاری از محققان بیمه‌ای بوده است. این محاسبات معمولاً توسط روش‌های بیمه‌ای و تئوری اعتبارمندی انجام می‌گردد. روش‌های مونت کارلوی زنجیر مارکوفی بر پایه تحلیل بیزی به جای روش‌های بیمه‌ای به عنوان روش جایگزین معرفی می‌شود. داده‌ها با ساختار شکل ۱ داده شده‌اند. در این شکل A_i به ازای $i = 1, 2, \dots, r$ ، بیانگر سالی است که تصادف در آن رخ داده است و B_{ij} به ازای $j = 1, 2, \dots, r$ ، بیانگر سالی است که بدھی پرداخت شده است. برای مثال، خانه ij شامل مبلغ خسارت معوق Y_{ij} است که شرکت با تأخیر $i - j$ سال برای تصادفی که در سال i رخ داده است پرداخت می‌کند. از آنجا که آگاهی از تعداد خسارت رخ داده می‌تواند ما را در برآورد بهتر مبلغ خسارت معوق یاری نماید، اطلاعات مربوط به تعداد خسارات نیز جمع‌آوری گردیده است. تعداد خسارت برای هر خانه نیز دارای همان ساختار مثلثی است و در شکل ۲ نشان داده شده است. عدد n_{ij} نشان دهنده تعداد خسارتی است که در سال i رخ داده و شرکت بیمه با تأخیر $i - j$ سال مقدار Y_{ij} را به ازای آنها می‌پردازد. نماد T_i نشان دهنده تعداد کل خسارات در سال i است. مبالغ خسارت معوق بوسیله نرخ تورم تعدیل و پرداخت می‌شود.

پژوهشگاه علوم انسانی و مطالعات فرهنگی
پرستال جامع علوم انسانی

شکل ۱. ساختار داده‌های مبلغ خسارت معوق

	B				
	B_1	B_2	\dots	B_{r-1}	B_r
A_1	Y_{11}	Y_{12}	\dots	$Y_{1,r-1}$	Y_{1r}
A_2	Y_{21}	Y_{22}	\dots	$Y_{2,r-1}$	
\vdots	\vdots	\vdots			
A_{r-1}	$Y_{r-1,1}$	$Y_{r-1,2}$			
A_r	Y_{r1}				

شکل ۲. ساختار داده‌های تعداد خسارت معوق

	B_1	B_2	\dots	B_{r-1}	B_r	
A_1	n_{11}	n_{12}	\dots	$n_{1,r-1}$	n_{1r}	T_1
A_2	n_{21}	n_{22}	\dots	$n_{2,r-1}$		T_2
\vdots	\vdots	\vdots				\vdots
A_{r-1}	$n_{r-1,1}$	$n_{r-1,2}$				T_{r-1}
A_r	n_{r1}					T_r

برای پیش‌بینی مثلث پایینی شکل ۱ و ۲ روش‌ها و مدل‌های بسیاری پیشنهاد شده است. دو نوع از مهمترین آنها مدل لگنرمال و مدل فضای وضعیت می‌باشد. برای

اطلاعات بیشتر به تیلور و اش^۱، رنشاو^۲ و ورال^۳ مراجعه نمایید. رنشاو(۱۹۹۴) تقریب درستی از گشتاور خطای پیش‌بینی برای مدل لگ نرمال به دست آورده است. خلاصه‌ای از مدل‌های پیشرفته‌تر برای این مسئله توسط هبرمن و رنشاو^۴ ارائه شده است. ورال (۱۹۹۶) به بررسی مدل‌های جمعی تعییم یافته پرداخت. دی‌یانگ و زنویرت^۵ یک بررسی کلی از مدل فضای وضعیت^۶ در مسائل مربوط به ذخیره فنی انجام داده‌اند. استفاده از ساختار بیزی در روش‌های مدل بندی به کار رفته در این مقاله به دلیل نیاز به استفاده از اطلاعات پیشین نمی‌باشد بلکه برای راحتی محاسبه است ما امکان استفاده از مدل‌های پیچیده‌تر را فراهم می‌آورد. روش‌های نمونه‌گیری مونت کارلوی زنجیر مارکوفی برای تولید نمونه و برآورد توزیع‌های پسین استفاده می‌شود. برخی روش‌های مدل بندی در زیر بخش بعد آمده است.

۱-۲. روش‌های مدل‌بندی

در این بخش به ارائه چهار مدل برای پیش‌بینی خسارت‌های معوق می‌پردازیم. ابتدا دو مدل که در گذشته استفاده شده است یعنی مدل لگ‌نرمال (مدل ۱) و مدل فضای وضعیت (مدل ۳) را تحلیل بیزی کرده، سپس این مدل‌ها را با مدل‌بندی همزمان تعداد و مقادیر ادعا و استفاده از تعداد ادعای کل برای مشخص کردن پارامترها تعییم می‌دهیم. با انجام این تغییرات مدل‌های ۲ و ۴ حاصل می‌گردد.

۱-۱-۱. مدل ۱: مدل لگ‌نرمال

ساده‌ترین مدل برای داده‌های شکل ۱، مدل لگ‌نرمال است. این مدل توسط رنشاو (۱۹۸۹)، رنشاو و ورال(۱۹۹۴) و ورال (۱۹۹۱، ۱۹۹۳ و ۱۹۹۶) معرفی و بررسی شده

1. Taylor & Ashe, 1983
2. Renshaw, 1989
3. Verral 1991, 1993, 1996
4. Heberman & Rensha, 1996
5. Dejong & Zehnwirth, 1983
6. State Space

است. ورال (۱۹۹۱) برآوردهای بیزی برای پارامترهای این مدل را به دست آورد. این مدل را می‌توان به شکل زیر نشان داد:

$$Z_{ij} = \log \frac{Y_{ij}}{\inf_{ij}} \quad (1)$$

$$Z_{ij} \sim N(\mu_{ij}, \sigma^2), \mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_j \quad i, j = 1, 2, \dots, r.$$

در مدل فوق Y_{ij} بیانگر مبلغ خسارت پرداخت نشده، \inf_{ij} نشان دهنده تورم در سال مورد نظر و برای مبلغی است که با تأخیر ۱-ز سال پرداخت می‌شود. Z_{ij} لگاریتم مبلغ خسارت عموق می‌باشد که با تورم تعديل شده است. همچنین $N(\mu_{ij}, \sigma^2)$ نشان دهنده توزیع نرمال با میانگین μ_{ij} و واریانس σ^2 است. در مدل (۱) فرض شده است که امید لگاریتم تعديل یافته مبلغ خسارت، μ_{ij} ، که در سال نام رخ داده و با تأخیر ۱-ز سال پرداخت می‌شود، توسط یک پیشگوی خطی، مدل‌بندی می‌شود. این پیشگوی خطی شامل امید لگاریتم تعديل یافته مبالغ خسارت، μ است که در همان سال وقوع خسارت پرداخت شده. عاملی که بیانگر تغییرات ناشی از سال وقوع خسارت بوده را با α_i و عاملی که بستگی به تأخیر در پرداخت خسارت دارد، با β_j نشان داده شده است.

مدل ۱ نیاز به قیود مناسبی دارد تا بتوانیم پارامترهای مدل را مشخص نماییم. این قیود در مدل پارامتری شده فوق به صورت $\alpha_i = \beta_j = 0$ می‌باشد. با این شرط پارامترها قابلیت شناسایی دارند. در غیر این صورت که برای دو مقدار متفاوت بردار پارامترها، تابع درستنمایی دو مقدار متفاوت اخذ می‌کند (Casella & Berger: 1990).

پارامترهایی که در این مدل لازم است برآورد شوند عبارتند از μ , σ^2 , $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_r)^T$, $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_r)^T$. مقدارهای عددی $Z^L = \{\log(Y_{ij}) : i + j > r + 1\}$ نیز پیش‌گویی می‌شوند. در بخش بعد چگالی پسین این پارامترها را بدست آورده و آنها را برآورد می‌نماییم.

جهت تکمیل فرمول‌بندی بیزی از تابع‌های پیشین استفاده می‌نماییم.

$$\mu_i \sim N(\bar{\mu}, \sigma_{\mu}^2), \alpha_i \sim N(\bar{\alpha}, \sigma_{\alpha_i}^2),$$

$$\beta_{ij} \sim N(\bar{\beta}, \sigma_{\beta_j}^2), i, j = 1, \dots, p_1$$

$$\tau = \sigma^{-1} \sim G(a_\tau, b_\tau).$$

در فرمول فوق $G(a,b)$ نشان دهنده توزیع گاما با میانگین $\frac{a}{b}$ است. در این نوع مسائل معمولاً تابع‌های پیشین ناگاهی بخش^۱ را در نظر می‌گیرند.

اشکال مهم این مدل آن است که اطلاعات مربوط به تعداد خسارت‌های پرداخت شده را در نظر نمی‌گیرد. به عبارت دیگر، پیش‌بینی خسارت معوق در آینده، تنها به مبلغ خسارت پرداخت شده بستگی دارد. یعنی آگاهی از اینکه یک افزایش ناگهانی در تعداد تصادفات برای یک سال خاص داریم هیچ تأثیری بر روی پیش‌بینی مبالغ خسارت معوق نمی‌گذارد. بنابراین مدلی که اطلاعات ناشی از تعداد تصادفات هر سال را نیز در نظر بگیرد، مورد نیاز است.

۲-۱-۲. مدل لگ‌نرمال و چند جمله‌ای

در اینجا یک مدل سلسله مراتبی که از همه اطلاعات شکل (۱) و (۲) استفاده کند، پیشنهاد می‌شود.

$$Y_{ij} = \begin{cases} * & n_{ij} = 0 \\ \inf_{ij} e^{Z_{ij}} & n_{ij} > 0 \end{cases}$$

با فرض اینکه $n_{ij} > 0$ داریم:

$$Z_{ij} = \log \frac{Y_{ij}}{\inf_{ij}}, \quad (2)$$

$$Z_{ij} \sim N(\mu_{ij}, \sigma^2), \mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_j + \log(n_{ij}),$$

$$(n_{i1}, n_{i2}, \dots, n_{ir})^T \sim Multinomial((\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_r), T_1), \quad \log\left(\frac{\pi_j}{\pi_1}\right) = \beta_j^*.$$

1. Non-Informative

در مدل Z_{ij} و $Y_{ij} = \inf_{i,j} (n_{i1}, n_{i2}, \dots, n_{ir})^T$ مشابه مدل ۱ تعبیر می‌شوند. نشان‌دهنده تعداد تصادفاتی است که در سال i ام رخ داده و با تأخیر j ، $j = 1, 2, \dots, r$ پرداخت شده‌اند. π_j احتمال تعداد تصادفاتی است که با j سال تأخیر پرداخت می‌شود. در مقایسه با مدل (۱) به مدل پیش‌گوی خطی عبارت $\log(n_{ij})$ اضافه شده است. بنابراین μ بیانگر امید لگاریتم تعديل یافته پرداخت‌های غیر معوق می‌باشد. به عبارت دیگر μ میانگین کلیه مبالغی است که به ازای خسارت‌هایی که در همان سال وقوع رخ داده، پرداخت شده است. در این مدل α_i و β_j به ترتیب نشان‌دهنده اثر سال وقوع خسارت و اثر تأخیر در پرداخت خسارت هستند و α_i^* ، β_j^* نسبت تصادفاتی که با تأخیر j سال پرداخت می‌شود به تصادفاتی که بدون تأخیر پرداخت می‌شود. برای ساده سازی مدل و برآورد پارامترهای آن از قیود محدود کننده به صورت $\beta^* = \alpha_i^* + \beta_j^*$ استفاده می‌شود.

مرحله دوم مدل (۲,۲) یا مدل چند جمله‌ای برای تعداد ادعای صورت زیر است:

$$n_{ij} \sim \text{poisson}(\lambda_{ij}), \quad \log(\lambda_{ij}) = \mu^* + \alpha_i^* + \beta_j^*$$

به شرط اینکه:

$$\sum_{j=1}^r n_{ij} = n_{i\cdot} = T_i, \quad \sum_{i=1}^r \lambda_{ij} = \lambda_{\cdot j} = T_j$$

که در آن T_i نشان‌دهنده تعداد کل تصادفاتی است که در سال i ام رخ داده است. μ^* و α_i^* پارامترهای مزاحم هستند. برای جزئیات بیشتر به اگرستی^۱ مراجعه شود. پارامترهایی که در این مدل می‌بایست برآورد شوند عبارتند از:

$$\beta^* = (\beta_1^*, \dots, \beta_r^*)^T, \quad \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_r)^T, \quad \sigma^2, \quad \psi$$

مقدارهای عددی که باید پیش‌گویی شوند شامل:

$$N^L = \{n_{ij} : i + j > r + 1\}, \quad Z^L = \{\log(Y_{ij}) : i + j > r + 1\}$$

1. Agresti, 1990

با فرض نامشخص بودن T_i تعداد تصادفات رخ داده دارای خاصیت عدم حتمیت است. در چنین موقعی می‌توان مدل لگنرمال خطی برای تعداد تصادفات رخ داده را بدون شرط بر روی λ_{ij} و n_{ij} به کار برد. فرمول (۲) متوسط پرداختی به ازای ادعای $PPCF = Y_{ij} / n_{ij}$ را مدل بندی می‌کند. علاوه بر این داشتن اطلاعات اضافی در مورد تعداد کل تصادفات (T_1, T_2, \dots, T_r) می‌تواند مفید باشد. در این مدل نیز از توابع پیشین ناآگاهی بخش استفاده می‌شود.

$$\begin{aligned}\mu &\sim N(\circ, \sigma_\mu^2), \alpha_i \sim N(\circ, \sigma_{\alpha_i}^2), \\ \beta_j &\sim N(\circ, \sigma_{\beta_j}^2), \quad j = 1, \dots, r, \\ \tau &= \sigma^{-\tau} \sim G(a_\tau, b_\tau), \\ \beta_j^* &\sim N(\circ, \sigma_{\beta_j^*}^2), \quad j = 1, \dots, r.\end{aligned}$$

۱-۳-۳. مدل فضای وضعیت برای مقادیر ادعا

مدل دیگری که برای این نوع مسائل استفاده می‌شود، مدل فضای وضعیت (خطی پویا) است، که در آن پارامترها به صورت بازگشتی به هم بستگی دارند.

مدل فضای وضعیت را می‌توان به این صورت نشان داد:

$$\begin{aligned}Z_{ij} &= \log \frac{Y_{ij}}{\inf_{ij}}, \\ Z_{ij} &\sim N(\mu_{ij}, \sigma^2), \quad \mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_{ij}. \quad (3)\end{aligned}$$

تحت شرط $i = 1, 2, \dots, r$ و $\alpha_i = \beta_{i1} = 0$ برای هر پارامتر، معادلات بازگشتی

به صورت زیر است:

$$\beta_{ij} = \beta_{i-1j} + v_i, \quad v_i \sim N(\circ, \sigma_v^2), \quad i = 1, \dots, r, \quad j = 1, \dots, r$$

تنها تفاوتی که در مقایسه با مدل ۱ مشاهده می‌شود، جایگزینی β_j با β_{ij} است.

بنابراین اثر تأخیر در لگاریتم تعديل یافته مبلغ خسارت با سال وقوع نیز تغییر می‌نماید.

کمیت‌هایی که در این مدل باید برآورد شوند عبارتند از: μ , σ^2 , σ_h^2 , σ_v^2 , $\beta_{ij}^T = (\beta_1^T, \dots, \beta_r^T)^T$, $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_r)$ نیز $Z^L = \{\log(Y_{ij}) : i + j > r + 1\}$ پیش‌گویی می‌شود. در بخش بعد چگالی پسین این کمیت‌ها را بدست آورده و آنها را برآورد می‌نماییم.

در مدل فضای وضعیت فقط کافی است توزیع پیشین برای اولین پارامتر فضای وضعیت تعریف شود. توزیع‌های پیشین برای همه پارامترهای دیگر به طور خودکار از شرایط مدل فضای وضعیت به دست می‌آید. برای جزئیات بیشتر به کارلین و همکاران^۱ مراجعه شود. بنابراین توابع پیشین زیر برای پارامترها در نظر گرفته می‌شود:

$$\beta_{ij} \sim N(\mu, \sigma_{\beta_{ij}}^2) \quad \mu \sim N(\mu_0, \sigma_\mu^2)$$

قیود محدود کننده بر روی α_i بیانگر جرم احتمال پیشین بر روی $\alpha_i = 0$ است. پیشین برای σ_v^{-2} گاما در نظر گرفته می‌شود. علاوه بر اینتابع توزیع گامای ناآگاهی بخش برای پارامترها به صورت $(G(a_h, b_h) - \sigma_h^2)^{-1}$ است. توجه کنید که اگر $\sigma_v^{-2} = 0$ یعنی به ازای $i, j, k = 1, \dots, r$, $i \neq k$ داشته باشیم $\beta_{ij} = \beta_{kj}$, مدل تبدیل به مدل ۱ می‌شود.

۴-۱-۲. مدل فضای وضعیت برای متوسط مبلغ خسارت به ازای هر تصادف

تعمیم مدل فضای وضعیت به صورتی که بتوان از اطلاعات شکل (۱) نیز استفاده نمود، مدل زیر ارائه می‌شود:

$$Y_{ij} = \begin{cases} 0 & n_{ij} = 0 \\ \text{متغیر فرآیند} & n_{ij} > 0 \end{cases}$$

با فرض $n_{ij} > 0$ نتیجه می‌شود:

1. Carlin & et.al, 1992

$$Z_{ij} = \log \frac{Y_{ij}}{\inf_{ij}}, \quad (4)$$

$$Z_{ij} \sim N(\mu_{ij}, \sigma^2), \quad \mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_{ij} + \log(n_{ij}),$$

$$(n_{i1}, n_{i2}, \dots, n_{ir})^T \sim multinomial((\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_r), T_i), \quad \log\left(\frac{\pi_j}{\pi_1}\right) = \beta_j^*, \quad \beta_1^* = *,$$

روابط بازگشتی زیر نیز برقرار است:

$$\beta_{ij} = \beta_{i-1j} + v_i, \quad v_i \sim N(0, \sigma_v^2), \quad i = 1, \dots, r, \quad j = 1, \dots, r$$

$$\alpha_i = \alpha_{i-1} + h_i, \quad h_i \sim N(0, \sigma_h^2), \quad i = 1, \dots, r.$$

در این مدل Z_{ij} و $\inf_{ij} Y_{ij}$ مشابه مدل ۲ تعبیر می‌شوند. در مقایسه با مدل ۳ عبارت $\log(n_{ij})$ به مدل اضافه شده است لذا μ بیانگر امید لگاریتم تعدیل یافته پرداختی‌های غیرمعوق می‌باشد. به عبارت دیگر μ ، میانگین کلیه مبالغی است که به ازای خسارت‌هایی که در همان سال وقوع رخ داده، پرداخت شده است. α_i و β_{ij} نیز به صورت مدل ۳ تعبیر می‌شوند. بخش دوم مدل یا مدل چند جمله‌ای دقیقاً مانند مدل ۲ و توابع پیشین این مدل مانند مدل ۲ و ۳ تعریف می‌شوند. می‌توان مدل فضای وضعیت را برای تعداد تصادفات، به کار برد ولی این امر باعث پیچیدگی مدل می‌شود، در صورتی که اثر خاصی بر روی نتایج ندارد زیرا مساله مورد علاقه برآورد مبلغ خسارت است. به علاوه، این کار باعث به وجود آمدن مشکلاتی در همگرایی و مشخص نشدن پارامترها می‌شود.

۲-۲. چگالی شرطی پسین برای مدل‌های به کار رفته

توزیع‌های پسین شرطی برای به کار بردن MCMC در مدل‌های ذکر شده، در این قسمت ارائه می‌شود. نمونه‌گیری مکرر از این چگالی‌های شرطی بعد از سوختن^۱ و

1. Burn-in

استفاده از تاخیر^۱ نمونه مناسب، نمونه‌های لازم از چگالی پسین را به ما می‌دهد. از آنجا که محاسبات مربوط به مدل‌های به کار رفته در مدل تکراری و پیچیده است؛ محاسبات مربوط به مدل ۱ ذکر گردیده و برای سه مدل دیگر به دلیل شباهت از ذکر آن می‌شود.

۲-۲-۱. محاسبات مربوط به مدل یک

مدل یک شامل پارامترهای μ ، α ، β و σ^{-2} است. مبالغ و تعداد تصادفات به دو بخش داده‌های مشاهده برای $j \leq r+1$ و داده‌های گمشده (پارامترها) برای $i + j > r+1$ تقسیم می‌شود.

اگر Z^U نشان دهنده لگاریتم مبالغ خسارت پرداخت شده (تعدیل شده با تورم) و Z^L نشان دهنده لگاریتم مبالغ خسارت‌های پرداخت نشده (تعدیل شده با تورم) باشد، Z ماتریسی است که شامل هر دو مبالغ خسارت پرداخت شده و پرداخت نشده می‌باشد (تعدیل شده با تورم). فرض کنید Z^L نیز به عنوان پارامتر در نظر گرفته می‌شود آنگاه بردار پارامتر به وسیله $(\mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}, Z^L)$ نشان داده می‌شود و بردار داده‌ها به وسیله Z^U نشان داده می‌شود. با استفاده از تئوری بیزی و نشان دادن چگالی‌های پیشین، حاشیه‌ای و شرطی بوسیله f توزیع‌های پسین به صورت زیر بدست می‌آید:

$$\begin{aligned} f(\mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}, Z^L | Z^U) &\propto \\ &\propto f(Z^U | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}, Z^L) f(\mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}, Z^L) \\ &\propto f(Z^U | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}) f(Z^L | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}) \\ &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-2}) f(\mu) f(\alpha) f(\beta) f(\sigma^{-2}). \end{aligned}$$

که در آن $(\alpha_1, \dots, \alpha_r) = a$ و $(\beta_1, \dots, \beta_r) = b$ توزیع‌های شرطی بدین صورت است:

$$\begin{aligned}
f(\mu | \cdot) &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}) f(\mu) \\
f(\alpha | \cdot) &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}) f(\alpha) \\
f(\beta | \cdot) &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}) f(\beta) \\
f(\sigma^{\tau} | \cdot) &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}) f(\sigma^{-\tau}) \\
f(Z^L | \cdot) &\propto f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}).
\end{aligned}$$

با فرض اینکه هیچ داده گمشده‌ای در مبالغ خسارت نداشته باشیم توزیع $f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau})$ تابع درستنمایی کامل است. بنابراین:

$$f(Z | \mu, \alpha, \beta, \sigma^{-\tau}) = (\Upsilon \pi \sigma^{\tau})^{(-r^{\tau}/\tau)} \exp\left(-\frac{1}{\Upsilon \sigma^{\tau}} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^r (Z_{ij} - \mu - \alpha_i - \beta_j)^{\tau}\right)$$

بنابراین توزیع‌های شرطی بدست می‌آید:

$$\begin{aligned}
\text{۱) } f(\mu | \cdot) &= N\left(\frac{Z_{..}}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\mu}^{\tau}}, \frac{\sigma^{\tau}}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\mu}^{\tau}}\right), \\
Z_{..} &= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^r Z_{ij}, \\
\text{۲) } [a] \quad f(\alpha_i | \cdot) &= N\left(\frac{Z_{i..} - Z_{..} - r \sum_{k \neq i} \alpha_k}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\alpha_i}^{\tau}}, \frac{\sigma^{\tau}}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\alpha_i}^{\tau}}\right), \quad i = \Upsilon^{\tau} + r_1, \\
Z_{i..} &= \sum_{j=1}^r Z_{ij}, \\
[b] \quad \alpha_1 &= -\sum_{i=r+1}^r \alpha_i, \\
\text{۳) } [a] \quad f(\beta_j | \cdot) &= N\left(\frac{Z_{..} - Z_{j..} - r \sum_{i \neq j} \beta_i}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\beta_j}^{\tau}}, \frac{\sigma^{\tau}}{\Upsilon^{\tau} + \sigma^{\tau}/\sigma_{\beta_j}^{\tau}}\right), \quad j = \Upsilon^{\tau} + r_1, \\
\ln_{..j} &= \sum_{i=1}^r \log(n_{ij}), \quad Z_{j..} = \sum_{i=1}^r Z_{ij}, \\
[b] \quad \beta_1 &= -\sum_{j=r+1}^r \beta_j, \\
\text{۴) } f(\tau = \sigma^{-\tau} | \cdot) &= G\left(\alpha_{\tau}^{\tau} + r^{\tau}/\Upsilon^{\tau}, \beta_{\tau}^{\tau} + SS/\Upsilon^{\tau}\right), \\
SS &= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^r (Z_{ij} - \mu_{ij})^{\tau}, \quad \mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_j, \\
\text{۵) } f(Z_{ij} | \cdot) &= N(\mu_{ij}, \sigma^{\tau}), \quad i = \Upsilon^{\tau} + r_1, \dots, r, \quad j = \Upsilon^{\tau} + r_1, \dots, r, \\
\mu_{ij} &= \mu + \alpha_i + \beta_j
\end{aligned}$$

۳. مثال کاربردی

برای ملموس شدن نتایج نظری بخش‌های قبل در این بخش یک مثال شرح داده می‌شود. ابتدا روش جمع‌آوری داده‌ها بررسی شده و در قسمت بعد، تحلیل داده‌ها با استفاده از روش‌های بیان شده در بخش‌های قبل انجام می‌شود.

۱-۳. جمع‌آوری داده‌ها

با توجه به ساختار مورد مطالعه، با مراجعه به چندین شرکت بیمه‌ای معتبر در ایران و بررسی سوابق شرکت‌ها از نظر ذخیره اطلاعات سال‌های قبل به صورت رایانه‌ای یا دستی، یک شرکت انتخاب و داده‌های آن مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفت.

داده‌های این شرکت در رشتۀ خسارت اتومبیل در سه قسمت حوادث، بدن و شخص ثالث به صورت رایانه‌ای موجود بودند. از آنجا که احتمال وقوع حادثه‌ای که منجر به خسارت در یکی از چند گرینه بالا گردد را با توزیع یکنواخت در نظر می‌گیریم، داده‌های مربوط به مبالغ خسارت‌ها را با هم تلفیق کرده که البته به همان نسبت داده‌های مربوط به تعداد خسارت نیز با هم تلفیق می‌شوند.

داده‌های مورد بررسی (مربوط به سال‌های ۸۳-۷۷)

	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷
۷۷	۴۹۶۸۱	۴۶۱۴۲	۱۱۲۸۴	۴۴۲۲	۱۱۰۰	۱۱۲	۲۷۲
۷۸	۲۷۰۴۸	۲۴۲۹۱	۱۱۶۱۷	۶۰۴۶	۵۰۶	۱۳۶	
۷۹	۴۰۲۰۵	۲۲۹۲۵	۱۲۵۱۵	۲۲۴۹	۸۱۳		
۸۰	۴۴۵۹۴	۲۷۳۰۰	۱۱۰۸۷	۱۴۴۹			
۸۱	۷۲۸۷۷	۵۱۲۶۷	۱۳۶۵۵				
۸۲	۱۷۱۵۳۲	۱۳۹۲۸۰					
۸۳	۲۳۷۸۸۴						

پردیس
پرتو
پرتو
پرتو

مبالغ خسارت عموق (میلیون ریال)

	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷	T
۷۷	۲۸۰۰=	۲۶۹۵	۲۹۶	۲۵۹	۲۱	۱۸	۱۲	۴۲۴=۱
۷۸	۲۲۵=۱	۲۷۲۲	۸۶۹	۴۱=	۲۵	۱۱		۴۶۴۷۴
۷۹	۲۹۵۶۷	۲۹=۷	۷۶۶	۱۱۴	۳=			۳۲۴=۹
A=	۲۶۲۵۹	۲۳۶۹	۵=۱	۶۲				۲۷۲۱۸
A1	۲۸=۰۴	۲۹۲۲	۴۶۴					۲۲۰۱۶
A2	۵=۶۶۳	۶۴۲۴						۵۷۷۶۵
A3	۷=۰۰۰۷							۶۶۶۶۱

تعداد خسارت عموق

شاخص تورم	۱۳۷۷	۱۳۷۸	۱۳۷۹	۱۳۸۰=	۱۳۸۱	۱۳۸۲	۱۳۸۳
درصد	۱۱۸/۱	۱۴۱/۸	۱۵۹/۲	۱۷۷/۹	۲=۶	۲۲۸/۲	۲۷۴/۵

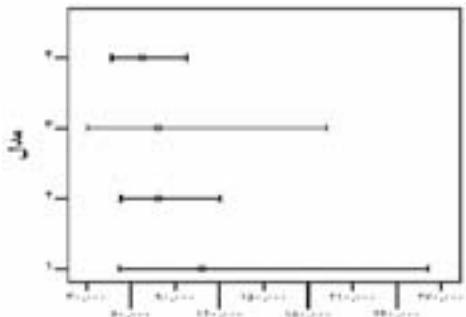
شاخص تورم

مدل	۱۳۸۱	۱۳۸۰	۱۳۸۲	۱۳۸۳	۱۳۸۴	۱۳۸۵	کل
بک	۱۰۰۰=	۲۶۹۸=	۵۶۴۷	۱۳۶۵	۴۳۶	۲۱۸	۱۷۷۳=۰
sd	(۴۷۷۵=)	(۱۶۴۵=)	(۲۹۱۲)	(۸۷۰)	(۱۰۰)	(۳۱۶)	(۵۰۷۸=)
دو	۵۹۷۶=	۱۷=۶=	۲۵۹۷	۷۷۱	۴۳=	۲۸۷	۳۴۷۷=
sd	(۱۴۵=۰)	(۲۲۵۳)	(۶۱۲)	(۴۲۳)	(۸۸)	(۱۷۴)	(۱۷۷۷=)
سه	۶۲۵۷=	۱۸۵۸=	۷۹۰۷	۱=۷=	۲۳۳	۲۲۵	۲۳۳۷=
sd	(۴۷۶۲=)	(۲۲۴۲=)	(۷=۰۷)	(۸۷۰)	(۲=۶/۷)	(۲۹۲/۵)	(۱۷۱۷=)
چهار	۵۱۳۱=	۱۶۴۵=	۲۲۲۷	۶۵۱/۲	۲۱۸/۲	۲۲۳/۶	۲۴۱=۱
sd	(۱۱=۴=)	(۲۲۱۶)	(۲۹۲/A)	(۱۸۲/۳)	(۸۷/۳A)	(۱=۱/۵)	(۱۳۱۷=)

میانگین پسین و انحراف معیار مبالغ خسارت عموق که در سالهای آتی باستی پرداخت گردند
(ارقام به میلیون ریال)

مدل	۱۳۸۱	۱۳۸۲	۱۳۸۳	۱۳۸۴	۱۳۸۵	۱۳۸۶
بک	۱۰۱	۱۲۶	۲۴۶/۲	۲۲۵۲	۴۴۴=۰	۹۲۸۵=
sd	(۷۸)=	(۷۷)	(۱۶۲)	(۱=۸۲)	(۱۰۰۲=)	(۵۷۶۹=)
دو	۲۲۶	۱۸۱	۲۲۷	۱=۶=	۴۴۴۵=	۷۸۹۷=
sd	(۷۵)	(۴۷)	(۴۶)	(۲۱۸)	(۲۹۷=)	(۱۷۰۶=)
سه	۱=۲	۱۴۰	۲۱۹	۲۲۹۶	۳۶۸۰=	۶۷۴۶=
sd	(۸۱)	(۸۰)	(۲۱۲)	(۱=۶۲)	(۸۸۱۲)	(۲=۸)
چهار	۲۲۷	۱۷۵	۲۲۰	۱=۳۲	۹۸۴۵	۵۸۶۲=
sd	(۷۱)	(۴۲)	(۴=)	(۱۹۱)	(۱۹۲۲)	(۱۲۶۳=)

شکل ۳. مقایسه بازه اطمینان مبالغ خسارت عموق کل در مدل‌ها (ارقام به میلیون ریال)



۳-۲. تحلیل برآوردها با استفاده از فاصله اطمینان

با توجه به شکل‌های ۳ و ۴ مشاهده می‌شود که بازه اطمینان به دست آمده برای مدل‌های ۲ و ۴ دارای طول کمتر و در نتیجه احتمال پوشش بیشتری است. به نظر می‌رسد مدل ۲ و ۴ در مقایسه با مدل‌های ۱ و ۳ بهتر عمل کنند و البته با در نظر گرفتن این موضوع که در مدل‌های ۲ و ۴ تعداد تصادفات نیز در مدل‌بندی استفاده شده است می‌توان نتیجه گرفت که این امر باعث بهبود برآورد در مدل‌ها گردیده است.

شکل ۴. مقایسه بازه اطمینان مبالغ خسارت عموق در مدل‌ها به تفکیک سال (ارقام به میلیون ریال)



۳-۳. تحلیل برآوردها با استفاده از DIC

معیار دیگری که برای مقایسه مدل‌ها استفاده می‌شود، معیار انحراف اطلاع یا به اختصار DIC است. در این معیار فرض می‌شود که میانگین توزیع پسین یک برآورد مناسب از پارامترها است. در صورتی که توزیع پسین چوله یا دومدی باشد، ممکن است معیار مناسبی نباشد.

شاخص DIC

مدل‌ها	مدل ۲	مدل ۴
DIC	۲۸۳۵/۹۲۴	۲۸۳۰/۰۴۳

DIC تعیین شاخص معیار آکائیک است. مدلی که دارای DIC کمتر باشد بهترین پیش‌گو برای داده‌ها است.

از آنجا که در تحلیل داده‌ها با استفاده از بازه اطمینان به این نتیجه رسیدیم که مدل ۲ و ۴ بهتر عمل می‌کنند، به مقایسه DIC این دو مدل می‌پردازیم. به وضوح در می‌یابیم که مدل ۴ نتایج بهتری را می‌تواند پیش‌گویی کند ولی از آنجا که برآوردهای مدل ۲ و ۴ چندان تفاوتی با هم ندارند و مدل ۲ ساده‌تر است، پس بر اساس اصل امساك مدل ۲ برای این داده‌ها توصیه می‌شود.

۴. نتیجه‌گیری و پیشنهادات

برای محاسبه ذخیره فنی مربوط به خسارت عموق بیمه اتومبیل از روش‌های بیمه‌ای و تئوری اعتبارمندی استفاده می‌شود. هدف از این مقاله ارائه روش آسانتری برای این محاسبات با تکیه بر ساختار بیزی مدل‌های به کار رفته و انجام محاسبات با استفاده از روش‌های مونت کارلوی زنجیر مارکوفی می‌باشد. استفاده از ساختار بیزی فقط به دلیل راحتی محاسبه است. دو مدل لگنرمال و مدل فضای وضعیت در این مقاله استفاده شده است

و اثر به کارگیری تعداد خسارت که منجر به بهبود مدل گردید نیز مقایسه شد. بنابراین می‌توان نتیجه گرفت که آگاهی از اینکه یک افزایش یا کاهش ناگهانی در تعداد تصادفات برای یک سال خاص داریم برروی بهبود پیش‌بینی، همانطور که در مدل‌های ۲ و ۴ دیده شد اثر گذار می‌باشد.

از آنجا که مدل‌های بسیاری مثل مدل‌های جمعی تعییم یافته (ورال، ۱۹۹۶) توسط متخصصان برای پیش‌بینی خسارت عموق بیمه اتومبیل پیشنهاد شده است، می‌توان اثر تعداد و همچنین چگونگی استفاده از روش‌های مونت کارلوی زنجیر مارکوفی را در آنها نیز مقایسه نمود.

منابع

- 1.Agresti, A 1990, *Categorical data analysis*, John Wiley & Sons New York.
- 2.Carlin, B.P 1992, 'State space modeling of non-standard actuarial time serie', *Insurance: Mathematics and Economics*, no.11, p.p 209-22.
- 3.Carlin, B.P, Polson, N.G & Stoffer, D.S 1992, 'A monte carlo approach to non-normal and nonlinear state-space modeling', *Journal of the American Statistical Association*, No. 87,P. 493-500.
- 4.Casella,G. & Berger, Roger L 1990, *Statistical Inference* ,Wadsworth & Books, p.511.
5. De jong, P & Zehnwirth, B 1983, 'Claims reserving, state space models and kalman filter,'*The Journal of the Institute of Actuaries*, no. 110, p.p 157-81.
- 6.Heberman, S & renshaw, A.E 1996, 'Generalized linear models and science', *The Statistician*, no. 45, p.p 407-36.
- 7.Renshaw, A.E 1989, 'Chain ladder and interactive modelling', *The Journal of The Institute of Actuaries*, no. 116, p.p 559-87.

- 8.Renshaw, A.E 1994, On the second moment properties and the implementation of certain GLIM based on stochastic claims reserving models', *Technical Report*, no. 65, Department of Actuarial Statistics, City University, London, Uk.
- 9.Taylor, G.C & Ashe, F.R 1983, 'Second moments of estimates of outstanding claims', *Journal of Econometrics*, no. 23, p.p 37-61.
- 10.Verrall, R 1991, 'Chain ladder and maximum likelihood', *The Journal of the Institute Of Actuaries*, no. 118, p.p 489-99.
- 11.Verrall, R 1993, 'Negative increment claims: chain ladder and linear models', *The Journal of the Institute of Actuaries*, no. 120, p.p 171-83.
- 12.Verrall, R 1996, 'Claims reserving and generalized additive models', *Insurance: Mathematics and Economics*, no. 19, p.p 31-43.

