

## بازسازی مدل‌های مرگ‌ومیر بر پایه شکنندگی با استفاده از

### تعمیم توزیع گومپرتز

دکتر محمد ذکایی<sup>۱</sup>

تاریخ دریافت مقاله: ۱۳۸۹/۱۰/۲۱

مسطوره مقصودی<sup>۲</sup>

تاریخ پذیرش مقاله: ۱۳۸۹/۱۲/۰۹

#### چکیده

مدل‌های مرگ‌ومیر ناهمگن از مهم‌ترین موضوعات مورد بررسی در مطالعات تحلیل بقا هستند. در این مدل‌ها به علت تفاوت‌های فردی و ژنتیکی موجود بین افراد که بر طول عمر آنها مؤثر است، با جمعیت‌های ناهمگن مواجه هستیم که برای تبیین این ناهمگنی از کمیت حقیقی مقدار نامنفی و غیرقابل مشاهده‌ای به نام شکنندگی استفاده می‌کنیم. از آنجاکه متغیر شکنندگی غیرقابل مشاهده است، اندازه‌گیری آن غیرممکن است. برای لحاظ کردن این متغیر در مدل مرگ‌ومیر با معرفی توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته نشان می‌دهیم که در مدل‌های مرگ‌ومیر ناهمگن با نیروی مرگ‌ومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما، متغیر تصادفی طول عمر را می‌توان به صورت تفاضل دو متغیر تصادفی گومپرتز تعمیم‌یافته در نظر گرفت. در این تفاضل، متغیر تصادفی اول، بیانگر نیروی مرگ‌ومیر جمعیت است که به صورت گومپرتز توزیع شده است و متغیر تصادفی دوم، بیانگر شکنندگی است که با توجه به رابطه بین توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته و نسخه عکس آن، می‌توان این متغیر را با توزیع عکس گومپرتز تعمیم‌یافته در نظر گرفت. روش مورد استفاده در این مقاله این امکان را به توزیع تفاضل می‌دهد که توزیع شکنندگی را به عنوان توزیع تحویل طول عمر تفسیر کند.

واژگان کلیدی: نیروی مرگ‌ومیر، مدل شکنندگی، مدل مرگ‌ومیر ناهمگن، توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته، توزیع تحویل طول عمر

۱. عضو هیئت علمی دانشگاه شهید بهشتی، دانشکده علوم ریاضی (Email: Zokaei@Sbu.ac.ir)

۲. کارشناس ارشد آمار بیمه، دانشگاه شهید بهشتی، دانشکده علوم ریاضی (نویسنده مسئول)

(Email: Mastoureh20@Gmail.com)

## ۱. مقدمه

هر فرهنگ و ملتی، داستان‌هایی را در مورد دلایل آفرینش و فوت کردن دارد. شولارز<sup>۱</sup>، این ایده‌ها را در قالب سؤالاتی در مورد اینکه آیا زنده‌بودن انسان توسط قانون بیان می‌شود یا خیر و اگر چنین است، آن قانون چیست و چگونه علم می‌تواند آن را توضیح دهد، فرمول‌بندی کرد. منبع آشکار اطلاعات در این زمینه، داده‌های تولد و فوت است. در سال ۱۶۹۳، ادmond هالی<sup>۲</sup>، منجم انگلیسی، جدول عمری از تعداد فوت‌های مشاهده‌شده به دست آورد. کمی بعد، نیکولاس استرویک<sup>۳</sup> در سال ۱۷۴۰، اولین جدول‌های عمر را به تفکیک مردان و زنان منتشر کرد. نزدیک این سال‌ها، ریاضیدان‌ها به مدل‌بندی بقای انسان علاقه‌مند شدند. آبراهام دموآور<sup>۴</sup>، اولین مدل تحلیلی شناخته‌شده را برای احتمال بقا به صورت تابع افزایشی از سن کنونی فرد معرفی کرد. ولی چون مدل او احتمال بقای انسان را برای سنین مختلف به صورت دقیق ارائه نمی‌داد، جستجو برای مدل بهتر ادامه پیدا کرد تا اینکه بنیامین گومپرتز<sup>۵</sup> در سال ۱۸۲۵ نسخه‌ای از فرمول احتمال بقا را برای اکثر سنین با استفاده از الگوهای نمایی معرفی کرد. نتیجه کار او در آن زمان، بهترین مدل مرگ‌ومیر پارامتری بیان شد. در سال ۱۸۶۰، می‌کام<sup>۶</sup> متذکر شد که مدل گومپرتز را می‌توان با افزودن مقداری ثابت به عنوان مخاطره‌های تصادفی و مستقل از سن تصحیح کرد. در اواخر قرن بیستم، مدل‌های مرگ‌ومیر پیچیده‌ای بررسی شدند که اکثر آن‌ها تعدیل شده و یا تعمیم‌یافته مدل‌های گومپرتز و می‌کام بودند. از آن جمله می‌توان مدل هلیگمن - پولارد<sup>۷</sup> (۱۹۸۰)

- 
1. Scholars
  2. Edmund Halley
  3. Nicholas Struyck
  4. Abraham De Moivre
  5. Benjamin Gompertz
  6. Makeham
  7. Heligman - Pollard

را که برای کشور استرالیا تعیین شد و دارای هشت پارامتر بود و یا مدل لی و کارتر<sup>۱</sup> (۱۹۹۲) که مدل مرگومیر را به صورت فرآیند تصادفی می‌دانست، نام برد. برخلاف مدل‌های مرگومیری که از سال ۱۸۶۰ به بعد معرفی شدند، همچنان مدل‌های مرگومیر گومپرتز و می‌کام به عنوان معروف‌ترین انتخاب‌ها برای مدل‌های مرگومیر استفاده می‌شوند (Carrier, 1992; Melnikov & Romaniuk, 2006).

در بیمه‌آمار، از مهم‌ترین کاربردهای مدل‌های مرگومیر، استفاده از آنها در تحلیل احتمال‌های بقاست. در این مدل‌ها، از عواملی که روی مرگومیر افراد و در نتیجه طول عمر آنها تأثیر می‌گذارد، عامل شکنندگی است که اولین بار ووپل و همکارانش<sup>۲</sup> معرفی کردند. این کمیت همه عوامل مؤثر در مرگ، علاوه بر سن، را در نظر می‌گیرد. اما به دلیل غیرقابل مشاهده بودن شکنندگی، این کمیت قابل اندازه‌گیری نیست. از طرف دیگر، حذف شکنندگی از مدل‌های مورد بررسی، اریبی به همراه خواهد داشت. بنابراین، به دنبال استفاده از مدل مرگومیری هستیم که بتوان شکنندگی را در آن لحاظ کرد. در این مقاله، جمعیتی ناهمگن یعنی جمعیتی که آمیخته‌ای از افراد با مخاطره‌های متفاوت است را با نیروی مرگومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما در نظر می‌گیریم و مدل معادل با آن را به صورت تفاضل دو متغیر تصادفی گومپرتز تعمیم یافته به دست می‌آوریم. با به دست آوردن چنین مدلی، علاوه بر در نظر گرفتن شکنندگی در مدل مرگومیر و به دست آوردن برازش بهتری برای داده‌های فوت، می‌توان کاربرد آن را در زمینه‌های مختلف پزشکی، جامعه‌شناسی و صنعت بیمه نیز گسترش داد. از آنجاکه در بیمه‌آمار، برآورد حق بیمه از موضوعات بااهمیت است، با داشتن مدل مرگومیر متناسب با جمعیت می‌توان در محاسبه حق بیمه با دقت بیشتری عمل کرد.

1. Lee & Carter
2. Vaupel et al, 1979

در این مقاله که آن را می‌توان ادامه‌ای از بررسی‌های انجام‌شده روی مدل‌های مرگ‌ومیر دانست، ابتدا با در نظر گرفتن جمعیت ناهمگنی که نیروی مرگ‌ومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما دارند، با استفاده از جدول عمر ایران به برآورد پارامترهای توزیع‌های گومپرتز و گاما می‌پردازیم و سپس با استفاده از توزیع تفاضل، چولگی مدل مرگ‌ومیر ناهمگن را در جمعیت به‌دست می‌آوریم و مقادیر تک‌حقوق‌بیمه خالص را برای سنین ۵۰ تا ۷۵ در دو جمعیت همگن (با نیروی مرگ‌ومیر گومپرتز) و جمعیت ناهمگن (با نیروی مرگ‌ومیر گومپرتز و شکنندگی گاما) محاسبه می‌کنیم.

## ۲. تعاریف پایه

در این بخش، فردی  $x$  ساله را در نظر بگیرید. سن این فرد در لحظه فوت،  $X$ ، یک متغیر تصادفی پیوسته است. تعاریف و مفاهیم زیر بر این اساس بیان می‌شوند:

### - تعریف ۱

تابع بقای یک فرد  $x$  ساله را با  $S_x(x)$  نشان می‌دهیم که احتمال زنده ماندن این فرد را بیش از  $x$  سال بیان می‌کند.  $S_x(x) = 1 - F_x(x) = p(X > x)$ ,  $x \geq 0$  که در آن  $F_x(x) = p(X \leq x)$  تابع توزیع متغیر تصادفی  $X$  است.

### - تعریف ۲

نیروی مرگ‌ومیر یک فرد  $x$  ساله را با  $\mu(x)$  نشان می‌دهیم.

$$\mu(x) = \frac{f_x(x)}{1 - F_x(x)} = \frac{f_x(x)}{S_x(x)} = -\frac{S'_x(x)}{S_x(x)} = -\frac{d}{dx} [\ln S_x(x)] \quad (1)$$

نیروی مرگ‌ومیر، شانس اینکه فردی در فاصله کوچک  $[x, x + dx]$  فوت کند به شرط اینکه تا سن  $x$  زنده مانده باشد را محاسبه می‌کند.

رابطه (۱)، ارتباط بین نیروی مرگ‌ومیر و تابع بقا را نشان می‌دهد.

تابع  $\mu(x)$  در بیمه آمار و جمعیت‌شناسی، نیروی مرگ‌ومیر و در نظریه قابلیت اعتماد و مطالعات احتمال‌های دوام در صنعت، تابع خطر یا نرخ شکست نامیده می‌شود.

### - تعریف ۳

طول عمر آتی یا باقی مانده طول عمر یک فرد  $x$  ساله را با متغیر تصادفی  $T$  (یا  $T(x)$ ) نشان می دهیم و برابر است با  $T(x) = T = (X - x | X \geq x)$ .

تابع توزیع  $T(x)$  را با  ${}_tq_x$  نشان می دهیم و برابر است با  ${}_tq_x = F_T(t) = p(T \leq t)$  که احتمال فوت فردی  $x$  ساله را در  $t$  سال آینده نشان می دهد. تابع بقای  $T(x)$  را با

${}_tp_x$  نشان می دهیم و برابر با  ${}_tp_x = 1 - {}_tq_x = p(T > t) = S_T(t) = \frac{S_X(x+t)}{S_X(x)}$  است

که احتمال زنده ماندن فردی  $x$  ساله را حداقل تا  $t$  سال آینده نشان می دهد.<sup>۱</sup>

### ۳. مدل مرگ و میر گومپرتز

بنیامین گومپرتز، بیمه آمارشناس انگلیسی، علاقه مند به موضوع برآورد حق بیمه ها برای سالیانه های عمر بود. چیزی که گومپرتز را از سایر بیمه آمارشناس ها جدا کرد، این بود که او یک قانون تصاعد هندسی را از جداول مختلف عمر در طول یک دوره طولانی از زندگی انسان به دست آورد که فرض قانون مرگ و میر را در این جداول تقریب می زد. گومپرتز در سال ۱۸۲۵، پس از مشاهده الگوهای مشابهی از تصاعد هندسی در بقیه جداول عمر به این باور رسید که یک قانون مرگ و میر کلی را کشف کرده که افزایش های حسابی در سن را با افزایش های هندسی در نرخ های فوت مرتبط می سازد. در نتیجه، نیروی مرگ و میر در سن  $x$  را با  $Bc^x$  نشان داد (Gompertz, 1825; Olshansky, 1997).

### ۴. ناهمگنی

در روش های سنتی تحلیل مرگ و میر، جمعیت را همگن فرض می کردند. این بدان معنی است که همه افراد مورد مطالعه، مخاطره های یکسان دارند؛ یعنی توانایی یکسانی در دلایل ایجاد مرگ یا بیماری، بازگشت بیماری و یا پاسخ به درمان دارند.

Gerber, 1997; Klugman et al, 2004; Hougaard, 1999

۱. برای اطلاعات بیشتر ر.ک:

ولی باید به این نکته توجه کرد که در بسیاری از پژوهش‌ها، به‌خصوص پژوهش‌های مرگ‌ومیر، جمعیت را نمی‌توان همگن در نظر گرفت؛ چرا که جمعیت، آمیخته‌ای از افراد با مخاطره‌های متفاوت است و این اختلاف ناشی از تفاوت در سبک زندگی، صفات ژنتیکی، تحصیلات و وضع اقتصادی افراد است. پس یک جمعیت ناهمگن، جمعیتی است که مرگ‌ومیرهای متفاوتی در آن وجود دارد. در تحلیل مرگ‌ومیر انسان، ابعاد برجسته (متغیرهای کمکی) که معمولاً در نظر گرفته می‌شوند، سن، جنس، نژاد، ملیت و سطح تحصیلات است.

از آنجاکه هر فردی از نظر جسمی و روحی با افراد دیگر متفاوت است، در مطالعاتی که روی انسان انجام می‌گیرد، ممکن است عواملی ناشناخته غیر از متغیرهای کمکی وجود داشته باشند که توزیع زمان بقا و به دنبال آن نیروی مرگ‌ومیر را شدیداً تحت تأثیر قرار دهند. این عوامل که می‌توان آنها را متغیرهای کمکی مشاهده‌نشده نامید، گاهی اوقات به دلیل عوامل اقتصادی و گاهی اوقات به خاطر اینکه برخی از این عوامل هنوز ناشناخته هستند و یا به خاطر ناتوانی در اندازه‌گیری آنها از قبیل عوامل ژنتیکی و یا محیطی، قابل محاسبه نیستند (Butt & Haberman, 2004; Hougaard, 1984).

با این توضیحات، اولین شناسایی ناهمگنی در مرگ‌ومیر را می‌توان مربوط به فعالیت‌های ووپل و همکارانش<sup>۱</sup> دانست. آنها راهی برای توصیف ناهمگنی با استفاده از کمیت غیرقابل مشاهده بیان کردند که شکنندگی نام دارد و از آن در جداول عمر به منظور تشریح پیامدهای ناشی از وجود چندین منبع تغییرات برای داده‌های طول عمر استفاده کردند. همچنین با انتخاب توزیع گاما برای متغیر تصادفی شکنندگی، دلیل این انتخاب را انعطاف‌پذیری بودن توزیع گاما بیان کردند و کاربردهای مختلف انتخاب این توزیع را توضیح دادند.

---

1. Vaupel et al, 1979

## ۵. مدل شکنندگی

شکنندگی یک عامل تصادفی غیرقابل مشاهده است که نیروی مرگومیر یک فرد یا افراد مرتبط را با این فرض که نیروی مرگومیر هر فرد به صورت حاصل ضرب کمیت خاص فردی که شکنندگی نام دارد در یک نیروی مرگومیر پایه است، تعدیل می‌کند (Gupta & Kirmani, 2006).

برای آشنایی با مدل شکنندگی، گروهی از تازه متولدین را (کسانی که دقیقاً سن صفر را دارند) در نظر بگیرید به طوری که توانایی زنده ماندن بین افراد گروه متفاوت است. یک فرد تازه متولد استاندارد، کسی است که متغیر تصادفی سن در زمان فوت او یعنی  $X$ ، دارای نیروی مرگومیر پایه  $\mu_0(x)$  و نیروی مرگومیر تجمعی  $\Lambda_0(x)$  است که نیروی مرگومیر تجمعی تا زمان  $x$  برابر است با:

$$\Lambda_0(x) = \int_0^x \mu_0(u) du \quad (2)$$

برای مدل‌بندی ناهمگنی در این گروه، یعنی توصیف عوامل مخاطره نامعلوم هریک از تازه متولدین، متغیر تصادفی شکنندگی  $Z$  را برای فردی که به صورت تصادفی انتخاب شده است، در نظر می‌گیریم که دارای تابع چگالی احتمال  $g_0(z)$  است.

از آنجاکه تفاوت افراد با یکدیگر، سطوح متفاوت شکنندگی را به همراه دارد، با در نظر گرفتن شکنندگی برابر با یک برای فرد استاندارد، ( $Z=1$ )، افراد ضعیف با سطوح بالاتری از شکنندگی، ( $Z>1$ )، و افراد قوی با سطوح پایین‌تری از شکنندگی، ( $Z<1$ )، در ارتباط هستند. به عبارت دیگر، افراد با شکنندگی بالا، تمایل بیشتری به فوت دارند و افراد با شکنندگی پایین، بیشتر از بقیه زنده مانده و در گروه می‌مانند (Valdes & Wong, 2000).

فرض می‌شود که شکنندگی برای طول عمر ثابت می‌ماند. از آنجاکه شکنندگی، افزایش یا کاهش نسبی را در نیروی مرگومیر برای هر فرد نشان می‌دهد، می‌توان

برای فردی تازه متولد با شکنندگی  $Z = z$ ، نیروی مرگ‌ومیر را به این صورت تعریف کرد:

$$\mu(x|Z=z) = z\mu_0(x), \quad z > 0 \quad (3)$$

که در آن،  $\mu_0(x)$ ، نیروی مرگ‌ومیر پایه، از  $Z$  مستقل است. تابع بقای غیرشرطی برای یک فرد تازه متولد که تا سن  $x$  زنده مانده است برابر است با:

$$S_X(x) = p(X > x) = \int_0^{\infty} S(x|Z=z)g_0(z)dz = \quad (4)$$

$$\int_0^{\infty} e^{-z\Lambda_0(x)}g_0(z)dz = E_Z[e^{-z\Lambda_0(x)}] = M_Z[-\Lambda_0(x)]$$

که  $M_Z(t) = E[e^{tZ}]$  تابع مولد گشتاور توزیع شکنندگی است.

تابع چگالی حاشیه‌ای  $X$  برابر است با:

$$f_X(x) = \int_0^{\infty} Z\mu_0(x)e^{-z\Lambda_0(x)}g_0(z)dz = \mu_0(x)E_Z[e^{\ln Z - Z\Lambda_0(x)}] \quad (5)$$

نیروی مرگ‌ومیر متناظر با استفاده از روابط (۴) و (۵) برابر است با:

$$\mu(x) = \frac{f_X(x)}{S_X(x)} = \frac{E_Z[e^{\ln Z - Z\Lambda_0(x)}]}{M_Z[-\Lambda_0(x)]}\mu_0(x) = R(x, z)\mu_0(x) \quad (6)$$

پس نیروی مرگ‌ومیر غیرشرطی، نسبتی از نیروی مرگ‌ومیر پایه است.

اگر  $Z_x$  را متغیر تصادفی شکنندگی برای افراد زنده گروه به سن  $x$  در نظر بگیریم، آنگاه  $Z_x$  دارای تابع چگالی احتمال  $f(z|X > x)$  به این صورت خواهد بود که برای راحتی آن را با  $g(z)$  نشان می‌دهیم:

$$g(z) = f(z|X > x) = \frac{S(x|Z=z)g_0(z)}{S(x)} = \frac{e^{-z\Lambda_0(x)}g_0(z)}{M_Z[-\Lambda_0(x)]} \quad (7)$$

با استفاده از روابط (۶) و (۷)، میانگین شکنندگی برای افراد زنده گروه در سن  $x$ ،  $\bar{Z}_x$ ، برابر است با:



$$\bar{Z}_x = E[Z|X > x] = \frac{\int_0^{\infty} ze^{-z\Lambda_0(x)} g_0(z) dz}{M_Z[-\Lambda_0(x)]} = R(x, z) = \frac{\mu(x)}{\mu_0(x)}$$

در نتیجه، نیروی مرگومیر برای افراد زنده گروه به سن  $x$  برابر است با:

$$\mu(x) = \bar{Z}_x \mu_0(x) \quad (۸)$$

یعنی نیروی مرگومیر برای افراد زنده به سن  $x$  برابر با نیروی مرگومیر پایه ضربدر میانگین شکنندگی در میان افراد زنده به سن  $x$  است.

در مقابل افراد زنده گروه به سن  $x$ ، افرادی هم در سن  $x$  فوت می‌کنند یعنی در فاصله  $(x, x + dx)$ . در این حالت، شکنندگی،  $Z'_x$ ، دارای چگالی شرطی  $f(Z|x)$  است که آن را برای راحتی با  $g'(z)$  نشان می‌دهیم:

$$g'(z) = f(z|x) = \frac{f_{x,z}(x,z)}{f_x(x)} = \frac{ze^{-z\Lambda_0(x)} g_0(z)}{E_Z[e^{\ln Z - Z\Lambda_0(x)}]} \quad (۹)$$

#### ۵-۱. مدل شکنندگی گاما

فرض می‌کنیم متغیر تصادفی شکنندگی،  $Z$ ، در افراد تازه متولد، توزیع گاما دارد. تابع چگالی احتمال آن با پارامتر مکان  $\alpha > 0$  و پارامتر مقیاس  $\beta > 0$  برابر است با:

$$g_0(z) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} z^{\alpha-1} e^{-\beta z}, \quad z > 0$$

برای این متغیر تصادفی، میانگین، واریانس و تابع مولد گشتاور به ترتیب عبارت‌اند از:

$$M_z(t) = \left(\frac{\beta}{\beta-t}\right)^\alpha \quad \sigma^2 = \frac{\alpha}{\beta^2}, \quad \bar{Z} = \frac{\alpha}{\beta}$$

در بسیاری از محاسبات، پارامتر مقیاس را با قراردادن  $\beta = \alpha$  محدود می‌کنند. این امر موجب می‌شود که شکنندگی دارای میانگین یک شود. از آنجاکه تغییرات توزیع شکنندگی، درجه ناهمگنی را نشان می‌دهد، مناسب است که از واریانس این توزیع

۱. برای اطلاعات بیشتر ر.ک:

برای سنجش تغییرات استفاده کنیم. زمانی که واریانس  $Z$  کوچک است، مقادیر  $Z$  اطراف مقدار یک متمرکز شده‌اند و زمانی که واریانس  $Z$  بزرگ است، مقادیر  $Z$  پراکندگی بیشتری دارند که نشان‌دهنده ناهمگنی بیشتر بین افراد است. فرض اینکه شکنندگی دارای توزیع  $\Gamma(\alpha, \beta)$  است، نتایج مفید دیگری نیز به دنبال دارد که برخی از آنها عبارت‌اند از:

- از معادله (۷) نتیجه می‌شود که شکنندگی میان افراد زنده به سن  $x$ ،  $Z_x$ ، دارای توزیع گاما با پارامتر مکان  $\alpha$  و پارامتر مقیاس  $\beta + \Lambda_0(x)$  است. بنابراین، میانگین شکنندگی افراد زنده به سن  $x$  برابر است با:

$$\bar{Z}_x = \frac{\alpha}{\beta + \Lambda_0(x)} \quad (10)$$

زمانی که  $\alpha = \beta = 1$ ، داریم  $\bar{Z}_x = \frac{1}{1 + \Lambda_0(x)}$  و این معادله به وضوح نشان می‌دهد که چگونه میانگین شکنندگی یک گروه زمانی که نیروی مرگ‌ومیر تجمعی هم‌گروه‌ها افزایش می‌یابد، کاهش پیدا می‌کند. به عبارت دیگر، با افزایش سن، نیروی مرگ‌ومیر افزایش ولی میانگین شکنندگی کاهش می‌یابد. علت آن، این است که افرادی که دارای شکنندگی بیشتر هستند، زودتر فوت می‌کنند و از گروه خارج می‌شوند. در نتیجه، کسانی که باقی می‌مانند، شکنندگی کمتری دارند و به این صورت میانگین شکنندگی کاهش می‌یابد (Wienke, 2003).

- اگر در جمعیتی، متغیر تصادفی شکنندگی  $Z$  دارای توزیع  $\Gamma(\alpha, \beta)$  و نیروی مرگ‌ومیر پایه دارای توزیع گومپرتز یعنی  $\mu_0(x) = Bc^x$  باشد، آنگاه با استفاده از روابط (۸) و (۱۰) برای نیروی مرگ‌ومیر جمعیت ناهمگن که آن را با  $\mu_H(x)$  نشان می‌دهیم، داریم:

$$\mu_H(x) = \frac{\alpha}{\beta + \Lambda_0(x)} \mu_0(x) = \frac{\alpha B c^x}{\beta + \frac{B}{\ln c} (c^x - 1)}$$

و برای  $\alpha = \beta$  داریم:

$$\mu_H(x) = \frac{\alpha B c^x}{\alpha + \frac{B}{\text{Inc}}(c^x - 1)} \quad (11)$$

- از معادله (۹) نتیجه می‌شود که شکنندگی میان افرادی که در سن  $x$  فوت کردند،  $Z'_x$  دارای توزیع گاما با پارامتر مکان  $\alpha + 1$  و پارامتر مقیاس  $\beta + \Lambda_o(x)$  است.

با مقایسه نتایج ۱ و ۳ می‌توان نشان داد که میانگین شکنندگی افرادی که فوت می‌کنند،  $Z'_x$  کمی بزرگ‌تر است از میانگین شکنندگی برای افرادی که در سن  $x$

زنده هستند،  $\bar{Z}'_x = \bar{Z}_x \frac{\alpha + 1}{\alpha} : Z_x$

با توجه به سادگی نتیجه فوق، استفاده از آن در تصحیح محاسبات شرکت‌های بیمه با تغییر مقدار  $\alpha$  مفید خواهد بود.<sup>۱</sup>

#### ۶. توزیع گومپرتز تعمیم یافته

##### - تعریف ۴

متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع گومپرتز تعمیم یافته با پارامترهای  $a$ ،  $b$  و  $c$  است و آن را با  $GG(a, b, c)$  نشان می‌دهیم، هرگاه تابع توزیع آن،  $F_x(x)$ ، به این صورت باشد:

$$F_x(x) = 1 - \frac{\Gamma(c, e^{\frac{x-a}{b}})}{\Gamma(c)}, \quad x \in \mathbb{R}, a \in \mathbb{R}, b > 0, c > 0$$

که در آن  $\Gamma(c, z)$ ، تابع بالای گاما، به این صورت است:

$$\Gamma(c, z) = \int_z^\infty u^{c-1} e^{-u} du, \quad z > 0$$

و برای حالت  $z = 0$ ، داریم  $\Gamma(c) = \Gamma(c, 0)$ .

بنابراین، تابع چگالی احتمال متغیر تصادفی  $X$  برابر است با:

$$F_x(x) = \frac{1}{b\Gamma(c)} e^{\frac{c^{x-a}}{b} - e^{\frac{x-a}{b}}}, \quad x \in \mathbb{R}, a \in \mathbb{R}, b > 0, c > 0$$

در توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته، اگر  $c=1$ ، آنگاه  $GG(a,b,1)$  همان توزیع گومپرتز  $G(a,b)$  خواهد بود.

برای متغیر تصادفی  $X$  با توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته این خواص به دست می‌آید:  
تابع مولد گشتاور متغیر تصادفی  $X$  برابر است با:

$$M_x(t) = e^{at} \frac{\Gamma(bt+c)}{\Gamma(c)} \quad (12)$$

چهار انباشتک اول متغیر تصادفی  $X$  برابر هستند با:

$$k_1 = a + b\psi(c), \quad k_2 = b^2\psi^{(1)}(c), \quad k_3 = b^2\psi^{(2)}(c) \quad \text{و} \quad k_4 = b^2\psi^{(3)}(c) \quad (13)$$

با استفاده از انباشتک‌های دوم و سوم می‌توان چولگی توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته را

$$\gamma_1 = \frac{k_3}{\sigma^3} = \frac{b^2\psi^{(2)}(c)}{[b^2\psi^{(1)}(c)]^{\frac{3}{2}}} = \frac{\psi^{(2)}(c)}{[\psi^{(1)}(c)]^{\frac{3}{2}}} \quad \text{به این صورت به دست آورد:}$$

باید متذکر شد که توزیع گومپرتز تعمیم‌یافته چوله به چپ است.

## ۷. توزیع عکس گومپرتز تعمیم‌یافته

### - تعریف ۵

متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع عکس گومپرتز تعمیم‌یافته با پارامترهای  $a$ ،  $b$  و  $c$  است و آن را با  $RGG(a,b,c)$  نشان می‌دهیم، هرگاه تابع توزیع آن،  $F_x(x)$ ، به این صورت باشد:

$$F_x(x) = \frac{\Gamma(c, e^{\frac{x-a}{b}})}{\Gamma(c)}, \quad x \in \mathbb{R}, a \in \mathbb{R}, b > 0, c > 0$$

بنابراین، تابع چگالی احتمال عکس گومپرتز تعمیم‌یافته،  $F_x(x)$ ، برابر است با:

$$f_x(x) = \frac{1}{b\Gamma(c)} e^{-c\frac{x-a}{b} - e^{-\frac{x-a}{b}}}, \quad x \in \mathbb{R}, \quad a \in \mathbb{R}, \quad b > 0, \quad c > 0$$

منظور از توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته، تصویر آینه وار توزیع گومپرتز تعمیم یافته حول خط  $x = a$  است.

برای متغیر تصادفی  $X$  با توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته این خواص به دست می آید:  
تابع مولد گشتاور متغیر تصادفی  $X$  برابر است با:

$$M_x(t) = e^{at} \frac{\Gamma(c - bt)}{\Gamma(c)} \quad (14)$$

چهار انباشتک اول متغیر تصادفی  $X$  برابر هستند با:

$$k_1 = a + b\psi(c), \quad k_2 = b^2\psi^{(1)}(c), \quad k_3 = -b^3\psi^{(2)}(c) \quad \text{و} \quad k_4 = b^4\psi^{(3)}(c) \quad (15)$$

$$\gamma_1 = \frac{k_2}{\sigma^2} = \frac{\psi^{(1)}(c)}{[\psi^{(1)}(c)]^2} \quad \text{چولگی را می توان به این صورت به دست آورد:}$$

باتوجه به قرینه بودن توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته نسبت به توزیع گومپرتز تعمیم یافته، این توزیع چوله به راست است.

#### ۸. تفاضل دو متغیر تصادفی با توزیع گومپرتز تعمیم یافته

متغیر تصادفی  $Y = X_1 - X_2$ ، که در آن  $X_1 \sim GG(a, b, c)$  مستقل از  $X_2 \sim GG(a, b, c)$  است را در نظر می گیریم. در قضیه ۱ نشان می دهیم که چنین تفاضلی در یک مدل بقای ناهمگن با توزیع شکنندگی گاما اتفاق می افتد.

توجه کنید که اگر متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع گومپرتز تعمیم یافته باشد، آنگاه متغیر تصادفی  $Y = -X$  قرینه توزیع گومپرتز تعمیم یافته حول مبدأ است و دارای توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته خواهد بود. در این صورت، توزیع  $X_1 - X_2$  را می توان به عنوان مجموعی از یک توزیع گومپرتز و یک توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته در نظر گرفت.

زمانی که مجموع (یا تفاضل) توزیع های گومپرتز تعمیم یافته را مطالعه می کنیم، برای

راحتی و بدون ازدست‌دادن کلیت، همه پارامترهای  $a$  به جز یکی ممکن است برابر با صفر در نظر گرفته شوند. در نتیجه برای دو متغیر تصادفی مستقل  $X_1$  و  $X_2$  با در نظر گرفتن پارامترهای  $a_1 = a$ ،  $a_2 = 0$ ،  $c_1$ ،  $c_2$  و فرض اضافی  $b_1 = b_2 = b$ ، این نتایج به دست می‌آید:

- تابع مولد گشتاور  $Y = X_1 - X_2$  با استفاده از روابط (۱۲) و (۱۴) به این صورت خواهد بود:

$$M_Y(t) = M_{X_1 - X_2}(t) = M_{X_1}(t)M_{X_2}(-t) = e^{at} \frac{\Gamma(c_1 + bt)\Gamma(c_2 - bt)}{\Gamma(c_1)\Gamma(c_2)}$$

- از آنجاکه انباشتک‌های دو متغیر تصادفی  $X_1$  و  $-X_2$  با هم جمع می‌شوند، با استفاده از روابط (۱۳) و (۱۵) و معرفی میانگین  $\mu_2$  و واریانس  $\sigma_2^2$  برای  $Y$  داریم:

$$\mu_2 = k_1 = a + b[\psi(c_1) - \psi(c_2)]$$

$$\sigma_2^2 = k_2 = b^2 [\psi^{(2)}(c_1) + \psi^{(2)}(c_2)]$$

$$k_3 = b^3 [\psi^{(3)}(c_1) - \psi^{(3)}(c_2)]$$

همان‌طور که در رابطه (۳) نشان داده شد، اگر  $\mu_0(x)$  نیروی مرگ‌ومیر پایه با شکنندگی استاندارد باشد، آنگاه فردی با شکنندگی  $Z = z$  دارای نیروی مرگ‌ومیر  $\mu(x|Z=z) = z\mu_0(x)$  خواهد بود. در ادامه (قضیه ۱) نشان می‌دهیم که تحت این مدل شرطی، اگر احتمال بقای پایه را با توزیع گومپرتز و شکنندگی را با توزیع گاما در نظر بگیریم، آنگاه احتمال بقا در این جمعیت ناهمگن، معادل است با طول عمر  $X_1 - X_2$  به طوری که  $X_1$  دارای توزیع گومپرتز و  $X_2$  دارای توزیع گومپرتز تعمیم یافته است.

### - قضیه ۱

فرض کنید به شرط شکنندگی  $Z=1$ ، متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع گومپرتز با پارامترهای  $a$  و  $b$  باشد. همچنین فرض کنید که رابطه (۳) برقرار باشد که در آن  $Z$  دارای توزیع  $\Gamma(\alpha, \beta)$  است. آنگاه  $X = X_1 - X_2$ ، که در آن  $X_1 \sim GG(a, b, 1)$

مستقل از  $X_T \sim GG(-b \ln \beta, b, \alpha)$  است. در نتیجه تابع مولد گشتاور جمعیت ناهمگن برابر است با:<sup>۱</sup>

$$M_{X_T}(t) = M_{X_T}(t)M_{X_T}(-t) = e^{at} \beta^{bt} \frac{\Gamma(1+bt)\Gamma(\alpha-bt)}{\Gamma(\alpha)}$$

همان طور که در قضیه ۱ نشان داده شد، مدل بقای ناهمگن یعنی مدلی با مرگومیر پایه گومپرتز و شکنندگی توزیع گاما، در حقیقت، تفاضل بین دو متغیر تصادفی مستقل با توزیع های گومپرتز تعمیم یافته است که اولی، متغیر تصادفی گومپرتز است که توزیع بقای پایه را نشان می دهد و دومی، متغیر تصادفی گومپرتز تعمیم یافته است که اصطلاح شکنندگی را توصیف می کند. این مدل تفاضل تفسیر بسیار ساده ای دارد: شکنندگی از متغیر تصادفی سن در لحظه فوت کم شده است.

پس، کم شدن  $X_T$  می تواند به عنوان یک تصحیح سن برای سن واقعی یک فرد به کار برود. بنابراین، اگر شکنندگی زیاد باشد، طول عمر کوتاه تر خواهد بود. با توجه به مطلب فوق، تابع بقای ناهمگن،  $S_H(x)$ ، با نیروی مرگومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما با تابع بقای تفاضل بین دو متغیر تصادفی مستقل گومپرتز تعمیم یافته برابر خواهد بود با:

$$S_H(x) = S_{X-Z}(x)$$

که در آن  $X \sim GG(a, b, 1)$  و  $Z \sim GG(-b \ln \beta, b, \alpha)$  که بدون از دست دادن کلیت، فرض می کنیم  $\beta = 1$ . بنابراین،  $Z \sim GG(0, b, \alpha)$ .

#### ۸-۱. خواص متغیر تصادفی شکنندگی

از آنجاکه در توزیع تفاضل  $H = X - Z$ ، می توان متغیر تصادفی  $-Z$  را با توزیع  $RGG(0, b, \alpha)$  به عنوان متغیر تصادفی شکنندگی در نظر گرفت، بنابراین، می توان خواص زیر را برای متغیر تصادفی  $Z$  به دست آورد:

- تابع مولد گشتاور بنا بر رابطه (۱۴) برابر است با:  $M_Z(t) = \frac{\Gamma(\alpha - bt)}{\Gamma(\alpha)}$

- سه انباشتک اول برابر هستند با:  $k_i = (-b)^i \psi^{(i-1)}(\alpha)$ ,  $i = 1, 2, 3$

- چولگی مثبت توزیع شکنندگی را با توجه به سه انباشتک اول و تعیین علامت  $\psi^{(i-1)}(\alpha)$  برای  $(i = 1, 2, 3)$  و توجه به این نکته که مقدار  $\psi(\alpha)$  برای عدد  $c = 1/4616$  تقریباً برابر صفر است، با استفاده از جدول (۱) توضیح می‌دهیم: برای بازه  $(1/4616, 0)$ ،  $\psi(\alpha)$  منفی و برای  $\alpha > 1/4616$ ،  $\psi(\alpha)$  مثبت است. بنابراین، برای  $\alpha > 1/4616$ ، میانگین شکنندگی مثبت و برای  $\alpha < 1/4616$ ، منفی است.  $\psi^{(1)}(\alpha)$  برای همه  $\alpha > 0$  مثبت است. در نتیجه، انحراف استاندارد همیشه افزایش می‌یابد.  $\psi^{(2)}(\alpha)$  برای همه  $\alpha > 0$  منفی است. در نتیجه، گشتاور مرکزی سوم  $k_3$

افزایش می‌یابد. بنابراین، چولگی  $\frac{k_3}{\sigma_3}$  برای همه  $\alpha > 0$  افزایش می‌یابد.

جدول ۱. تعیین علامت  $\psi^{(i-1)}(\alpha)$  برای  $(i = 1, 2, 3)$

$\alpha$	۰	$1/4616$	$\infty^+$
$\psi(\alpha)$	-	+	+
میانگین	+	-	-
$\psi^{(1)}(\alpha)$	+	+	+
$\psi^{(2)}(\alpha)$	-	-	-
$k_3$	+	+	+
$\gamma_1$	+	+	+

محدودیت‌های استفاده از توزیع گاما به‌عنوان توزیع شکنندگی را با دو دلیل بیان می‌کنیم:

- اگر گشتاور مرکزی سوم مشاهده‌شده از جمعیت کمتر از گشتاور مرکزی سوم توزیع گومپرتز باشد، آنگاه استفاده از توزیع گاما به‌عنوان توزیع شکنندگی یک



چولگی زیاد را نتیجه می‌دهد که باعث افزایش اختلاف بین چولگی مشاهده شده و چولگی مدل‌بندی شده خواهد شد و علت آن چولگی مثبت توزیع عکس گومپرتز تعمیم یافته است.

- فرض اساسی برای استفاده از مدل این است که پارامتر  $b$  در توزیع گومپرتز با پارامتر  $b$  در توزیع شکنندگی برابر باشد. از آنجا که این پارامتر، انحراف استاندارد توزیع را مشخص می‌کند، پس انحراف استاندارد جمعیت پایه باید با انحراف استاندارد توزیع شکنندگی برابر باشد.

#### ۹. جمع دو متغیر تصادفی با توزیع گومپرتز تعمیم یافته

در بخش‌های قبل نشان دادیم که مدل بقای ناهمگن با نیروی مرگومیر گومپرتز و شکنندگی گاما معادل با توزیع تفاضل بین دو متغیر تصادفی با توزیع گومپرتز تعمیم یافته است.

در این بخش، مجموع دو متغیر تصادفی گومپرتز تعمیم یافته را به دست می‌آوریم که در آن همانند حالت تفاضل، توزیع اول را جمعیت پایه و توزیع دوم را توزیع شکنندگی در نظر می‌گیریم.

#### - قضیه ۲

فرض کنید  $X_1 \sim GG(a, b, 1)$  و  $X_2 \sim GG(0, b, c)$  متغیرهای تصادفی مستقل با پارامترهای  $a \in \mathbb{R}$ ،  $b > 0$  و  $c > 0$  که  $c \neq k$  برای  $k = 1, 2, \dots$  باشند. در این صورت، تابع چگالی احتمال  $S = X_1 + X_2$  را که با  $F_S(x)$  نشان می‌دهیم، برابر

$$f_S(x) = \frac{2}{b\Gamma(c)} S^{\frac{c+1}{2}} K_{c-1}(2\sqrt{S}), \quad x \in \mathbb{R}$$

است با:

که در آن  $S = e^{\frac{x-a}{b}}$  و  $k_c(S)$  تابع بسیل تعدیل شده نوع دوم است.

بنابراین، با استفاده از تابع چگالی احتمال، تابع توزیع  $S$  به این صورت به دست می‌آید:<sup>۱</sup>

$$F_S(x) = 1 - \frac{\gamma}{\Gamma(c)} S^{\frac{c}{\gamma}} K_c(\gamma\sqrt{S}), \quad x \in \mathbb{R}$$

### - قضیه ۳

تابع مولد گشتاور  $S = X_1 + X_2$  که در آن  $X_1 \sim GG(a, b, 1)$  و  $X_2 \sim GG(0, b, a)$  متغیرهای تصادفی مستقل با پارامترهای  $a \in \mathbb{R}$  و  $b > 0$  و  $c > 0$  که  $c \neq k$  برای  $k = 1, 2, \dots$  هستند، برابر است با:<sup>۲</sup>

$$M_S(t) = e^{at} \frac{\Gamma(bt+1)T(C+bt)}{\Gamma(c)}$$

اگر چه ساختار تابعی این توزیع به نسبت پیچیده است ولی سه انباشتک اول آن به آسانی با استفاده از روابط (۱۳) و (۱۵) و معرفی میانگین  $\mu_1$  و واریانس  $\sigma^2$  برای متغیر تصادفی  $S$  به دست می‌آیند:

$$\mu_1 = k_1 = a + b[\psi(c) - \gamma]$$

حالت خاص در مجموع دو متغیر تصادفی  $X_1$  و  $X_2$ ، زمانی اتفاق می‌افتد که  $c = \frac{1}{\gamma}$ .

یعنی اگر  $X_1 \sim GG(a, \frac{b}{\gamma}, \frac{1}{\gamma})$  و  $X_2 \sim GG(b \ln 2, \frac{b}{\gamma}, \frac{1}{\gamma})$  که  $a \in \mathbb{R}$  و  $b > 0$  آنگاه  $S = X_1 + X_2$  دارای توزیع گومپرتز با پارامترهای  $a$  و  $b$  است.

باید متذکر شد که مجموع دو متغیر تصادفی که در این مقاله استفاده شده است هیچ رابطه‌ای با مدل‌های مخاطره رقابتی ندارد که در بیمه‌آمار، مدل‌های ضایعات چندگانه نامیده می‌شوند. در مدل ضایعات چندگانه، فرض می‌شود که فرد در معرض چندین مخاطره مستقل قرار می‌گیرد و سرانجام یکی از مخاطره‌ها، عامل ایجاد فوت خواهد بود. زمانی که احتمال فوت را با وجود هر یک از این مخاطره‌ها

به دست می آوریم، فرض می شود مخاطره ای که دارای کمترین زمان بقا بوده، مشاهده شده و باعث ایجاد فوت شده است. در صورتی که در مدل های مرگ و میر بر پایه شکنندگی فرض می شود که تابع بقای ناهمگن بر اساس مجموع دو متغیر تصادفی مستقل تعریف می شود. بنابراین، مقدار تحقق یافته متغیر تصادفی ناهمگن، همان مقدار تحقق یافته متغیر تصادفی توزیع پایه به علاوه مقدار تحقق یافته متغیر تصادفی شکنندگی است و نه فقط یکی از آنها (Willemse & Kaas, 2007).

### ۱۰. برازش مدل مرگ و میر گومپرتز با شکنندگی گاما به جدول عمر ایران

جدول عمری که در ایران استفاده می شود، جدول عمر به دست آمده از کشور فرانسه است. به دلیل ناقص بودن اطلاعات در ایران، ناگزیر به استفاده از جدول عمر کشور فرانسه هستیم. جدول عمر فرانسه که در این مقاله استفاده شده است مربوط به سال ۱۹۹۰-۱۹۸۹ است.

در جدول ۲، سن افراد،  $x$ ، را بین ۵۰ تا ۷۵ در نظر گرفته ایم و با استفاده از  $d_x$ ، تعداد افراد فوت شده در طول یک سال سنی خاص و  $I_x$ ، تعداد افراد زنده ابتدای آن سال، مقدار  $q_x$  را که احتمال فوت افرادی به سن  $x$  تا یک سال آینده است به صورت  $q_x = \frac{d_x}{I_x}$  به دست می آوریم.

با استفاده از  $\hat{\mu}(x) = -\log(1 - q_x)$ ، نیروی مرگ و میر تجربی را برای سنین ۵۰ تا ۷۵ به دست می آوریم و با در نظر گرفتن رابطه (۱۱) که  $\mu_H(X) = \mu(X)$ ، از مینیمم کردن تابع  $Dist = \sum_{x=50}^{75} [\mu(X) - \hat{\mu}(X)]^2$  است، پارامترهای  $B$ ،  $c$  و  $\alpha$  را برآورد می کنیم.

مقادیر برآورد شده پارامترهای  $B$ ،  $\alpha$  و  $c$  عبارت اند از:  $\hat{c} = 1/1349$ ،  $\hat{B} = 0.49 \times 10^{-4}$ ،  $\hat{\alpha} = 1/259$ ، با داشتن مقادیر  $B$ ،  $\alpha$ ،  $c$  می توان مقادیر  $\mu(x)$  را برای سنین ۵۰ تا ۷۵ به دست آورد.

بنابراین، مقدار مینیمم شده  $Dist$  برابر است با:  $Dist = 0.2688 \times 10^{-5}$   
 با استفاده از بازپارامتریدنی به صورت زیر برای پارامترهای  $a$  و  $b$  در توزیع گومپرتز داریم:

$$\hat{C} = e^{\frac{1}{b}} \Rightarrow 1/1349 = e^{\frac{1}{b}} \Rightarrow \hat{b} = 7/9.2$$

$$\hat{B} = \frac{1}{\hat{b}} e^{-\frac{a}{\hat{b}}} \Rightarrow 0.49 \times 10^{-4} = \frac{1}{7/9.2} e^{-\frac{a}{7/9.2}} \Rightarrow \hat{a} = 62/0.83$$

جدول ۲. جدول عمر ایران براساس جدول عمر کشور فرانسه در سال ۱۹۹۰-۱۹۸۹

$x$	$d_x$	$l_x$	$q_x$
۵۰	۶۰۷	۹۰۷۷۸	۰/۰۰۶۶۸۶
۵۱	۶۶۰	۹۰۱۷۱	۰/۰۰۷۳۱۹
۵۲	۷۲۰	۷۹۵۱۱	۰/۰۰۸۰۴۳
۵۳	۷۸۰	۸۸۷۹۱	۰/۰۰۸۷۸۴
۵۴	۸۴۶	۸۸۰۱۱	۰/۰۰۹۶۱۲
۵۵	۹۲۴	۸۷۱۶۵	۰/۰۱۰۶۰۰
۵۶	۹۸۵	۸۶۲۴۱	۰/۰۱۱۴۲۱
۵۷	۱۰۴۵	۸۵۲۵۶	۰/۰۱۲۲۵۷
۵۸	۱۱۲۸	۸۴۲۱۱	۰/۰۱۳۳۹۴
۵۹	۱۱۹۹	۸۳۰۸۳	۰/۰۱۴۴۳۱
۶۰	۱۲۸۲	۸۱۸۸۴	۰/۰۱۵۷۴۱
۶۱	۱۳۵۹	۸۰۶۰۲	۰/۰۱۶۸۶۰
۶۲	۱۴۳۶	۷۹۲۴۳	۰/۰۱۸۱۲۱
۶۳	۱۵۱۲	۷۷۸۰۷	۰/۰۱۹۴۳۲
۶۴	۱۵۷۵	۷۶۰۹۵	۰/۰۲۰۶۴۳
۶۵	۱۶۴۵	۷۴۷۲۰	۰/۰۲۲۰۱۵
۶۶	۱۷۰۹	۷۳۰۷۵	۰/۰۲۳۳۸۶
۶۷	۱۸۰۷	۷۱۳۶۶	۰/۰۲۵۳۲۰
۶۸	۱۹۰۴	۶۹۵۵۹	۰/۰۲۷۳۷۲
۶۹	۲۰۰۶	۶۷۶۵۵	۰/۰۲۹۶۵۰
۷۰	۲۱۰۶	۶۵۶۴۹	۰/۰۳۲۰۷۹
۷۱	۲۲۵۸	۶۳۵۴۳	۰/۰۳۵۵۳۴

x	d <sub>x</sub>	l <sub>x</sub>	q <sub>x</sub>
۷۲	۲۳۷۴	۶۱۲۸۵	۰/۰۳۸۷۳۷
۷۳	۲۴۹۵	۵۸۹۱۱	۰/۰۴۲۳۵۲
۷۴	۲۵۹۸	۵۶۴۱۶	۰/۰۴۶۰۵۰
۷۵	۲۷۳۲	۵۳۸۱۸	۰/۰۵۰۷۶۳

- برای توزیع پایه یعنی  $X \sim G(a, b)$  داریم:

$$\mu_X = k_1 = a - by = ۶۲/۰۸۳ - ۷/۹۰۲(۰/۵۷۷۲) = ۵۷/۵۲۲$$

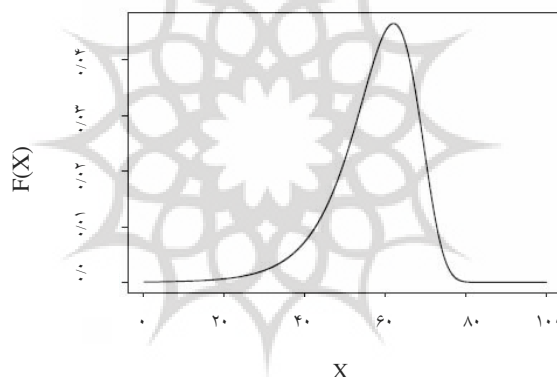
$$\sigma_X^2 = k_2 = b^2 \psi^{(1)}(1) = (۷/۹۰۲)^2 \frac{\pi^2}{6} = ۱۰۲/۷۱۲ \Rightarrow \sigma_X = ۱۰/۱۳۴۷$$

$$k_{rX} = -2/4.42b^2 = -2/4.42(۷/۹۰۲)^2 = -۱۱۸۶/۲۶۴۹,$$

$$\gamma_{1X} = \frac{k_r}{(\sigma X)^3} = -۱/۱۳۹۵$$

تابع چگالی احتمال متغیر تصادفی  $X$  به صورت نمودار ۱ رسم شده است:

نمودار ۱. تابع چگالی احتمال گومپرتز با پارامترهای  $\hat{a} = ۶۲/۰۸۳$  و  $\hat{b} = ۷/۹۰۲$



- برای توزیع شکنندگی یعنی  $Z \sim GG(0, b, \alpha)$  داریم:

$$\mu_Z = k_1 = -b\psi(\alpha) = -۷/۹۰۲\psi(1/۲۵۹) = ۱/۷۱۲,$$

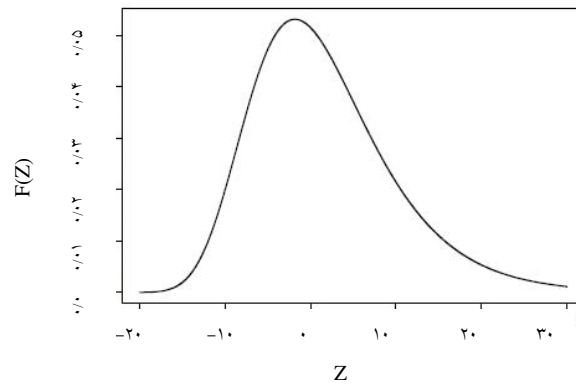
$$\sigma_Z^2 k_2 = b^2 \psi^{(1)}(\alpha) = (۷/۹۰۲)^2 \psi^{(1)}(1/۲۵۹) = ۷۴/۰۲۴ \Rightarrow \sigma_Z = ۸/۶۰۳۷$$

$$k_{rZ} = -b^2 \psi^{\prime}(\alpha) = -(۷/۹۰۲)^2 \psi^{\prime}(1/۲۵۹) = ۶۴۲/۹۶۷۲$$

$$\gamma_{1Z} = \frac{k_r}{(\sigma Z)^3} = ۱/۰۰۹۶$$

تابع چگالی احتمال متغیر تصادفی  $Z$  به صورت نمودار ۲ رسم شده است:

نمودار ۲. تابع چگالی احتمال شکنندگی با پارامترهای  $\hat{b}=7/9.02$ ,  $\hat{a}=0$ ,  $\hat{\alpha}=1/259$



- برای متغیر تصادفی ناهمگن  $H = X - Z$  داریم:

$$\mu_H = 62/0.83 + 7/9.02 [-0.5772 - \psi(1/259)] = 59/234$$

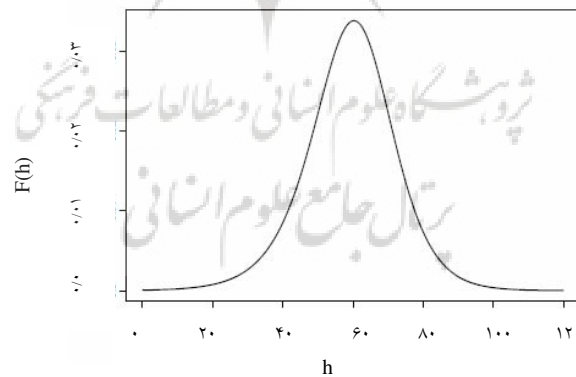
$$\sigma_H^2 = (7/9.02)^2 \left[ \frac{\pi^2}{6} + \psi^{(2)}(1/259) \right] = 176/736 \Rightarrow \sigma_H = 13/2942$$

$$k_{rH} = (7/9.02)^2 \left[ \psi^{(3)}(1/259) - 2/4.42 \right] = -1829/2321$$

$$\gamma_{rH} = \frac{K_{rH}}{(\sigma_H)^3} = -0.7785$$

تابع چگالی احتمال متغیر تصادفی  $H$  به صورت نمودار ۳ رسم شده است:

نمودار ۳. تابع چگالی احتمال ناهمگن با پارامترهای  $\hat{b}=7/9.02$ ,  $\hat{a}=62/0.83$ ,  $\hat{\alpha}=1/259$



باتوجه به مقادیر به دست آمده  $\gamma_{1x}$  و  $\gamma_{1H}$  می توان نتیجه گرفت که توزیع ناهمگن نسبت به توزیع پایه چولگی کمتری دارد.

حال با در نظر گرفتن جمعیت همگن (با نیروی مرگ و میر گومپرتز) و جمعیت ناهمگن (با نیروی مرگ و میر بیان شده در رابطه (۱۱)) مقادیر تک حق بیمه خالص را تعیین می کنیم.

فرض می کنیم فردی به سن  $x$  پس از انجام آزمایشات پزشکی، تمایل دارد که خود را بیمه عمر کند. در این نوع بیمه، بیمه گر مقدار یک واحد را بلافاصله پس از فوت به بیمه گذار پرداخت می کند.

مقدار تک حق بیمه خالص را به ازای یک واحد پرداخت به این صورت به دست می آوریم:

$$\text{Net Single Premium} = \int_0^{\infty} e^{-\delta t} p_x \mu(x+t) dt, \quad t \geq 0$$

که در آن،  $\delta$ ، نیروی سوددهی است.

$p_x$ : احتمال اینکه فردی به سن  $x$  حداقل تا  $t$  سال دیگر زنده بماند.

$\mu(x+t)$ : نیروی مرگ و میر فردی به سن  $x$  در زمان  $x+t$  است.<sup>۱</sup>

مقادیر تک حق بیمه خالص برای سنین ۵۰ تا ۷۵ در دو جمعیت همگن و ناهمگن با در نظر گرفتن  $\delta = 0.09$  در جدول ۳ آورده شده اند.

پژوهشگاه علوم انسانی و مطالعات فرهنگی  
پرتال جامع علوم انسانی

۱. برای اطلاعات بیشتر ر.ک: Gerber, 1997

جدول ۳. مقادیر تک حق بیمه خالص برای سنین ۵۰ تا ۷۵ در دو جمعیت همگن و ناهمگن جدول عمر ایران

سن	جمعیت همگن	جمعیت ناهمگن	درصد کاهش
۵۰	۰/۴۱۴۱	۰/۳۴۰۸	۱۷/۷۰۱۰
۵۱	۰/۴۳۵۵	۰/۳۵۶۰	۱۸/۲۵۴۹
۵۲	۰/۴۵۷۳	۰/۳۷۱۳	۱۸/۸۰۶۰
۵۳	۰/۴۷۹۴	۰/۳۸۶۵	۱۹/۳۷۸۴
۵۴	۰/۵۰۱۸	۰/۴۰۱۵	۱۹/۹۸۸۰
۵۵	۰/۵۲۴۴	۰/۴۱۶۳	۲۰/۶۱۴۰
۵۶	۰/۵۴۷۱	۰/۴۳۰۹	۲۱/۲۳۹۳
۵۷	۰/۵۶۹۸	۰/۴۴۵۱	۲۱/۸۱۴۹
۵۸	۰/۵۹۲۴	۰/۴۵۸۹	۲۲/۵۳۵۵
۵۹	۰/۶۱۴۸	۰/۴۷۲۲	۲۳/۱۹۴۵
۶۰	۰/۶۳۶۹	۰/۴۸۵۰	۲۳/۸۴۹۹
۶۱	۰/۶۵۸۸	۰/۴۹۷۳	۲۴/۵۱۴۳
۶۲	۰/۶۸۰۳	۰/۵۰۸۹	۲۵/۱۹۴۸
۶۳	۰/۷۰۱۲	۰/۵۲۰۱	۲۵/۸۲۷۲
۶۴	۰/۷۲۱۵	۰/۵۳۰۵	۲۶/۴۷۲۶
۶۵	۰/۷۴۱۲	۰/۵۴۰۳	۲۷/۱۰۴۷
۶۶	۰/۷۶۰۲	۰/۵۴۹۴	۲۷/۷۲۹۶
۶۷	۰/۷۷۸۴	۰/۵۵۷۹	۲۸/۳۲۷۳
۶۸	۰/۷۹۵۷	۰/۵۶۵۷	۲۸/۹۰۵۴
۶۹	۰/۸۱۲۳	۰/۵۷۲۹	۲۹/۴۷۱۹
۷۰	۰/۸۲۷۹	۰/۵۷۹۶	۲۹/۹۹۱۵
۷۱	۰/۸۴۲۷	۰/۵۸۵۷	۳۰/۴۹۷۲
۷۲	۰/۸۵۶۶	۰/۵۹۱۳	۳۰/۹۷۱۳
۷۳	۰/۸۶۹۵	۰/۵۹۶۳	۳۱/۴۲۰۴
۷۴	۰/۸۸۱۶	۰/۶۰۰۹	۳۱/۸۳۹۸
۷۵	۰/۸۹۲۸	۰/۶۰۴۹	۳۲/۲۴۶۹

همان‌طور که مشاهده می‌شود با افزایش سن، درصد کاهش مقدار حق بیمه نیز



افزایش می‌یابد. این بدان معنی است که هرچقدر سن افزایش پیدا می‌کند، با در نظر گرفتن جمعیت همگن، فرد ملزم به پرداخت مقدار حق بیمه بیشتری خواهد بود. اما با در نظر گرفتن جمعیت ناهمگن این مقدار، کاهش یافته و به نفع بیمه‌گذار شده است.

### ۱۱. نتیجه‌گیری و پیشنهادات

در این مقاله، ابتدا با مدل شکنندگی آشنا شدیم و سپس در جمعیت ناهمگن، مدل مرگ‌ومیر با نیروی مرگ‌ومیر گومپرتز و شکنندگی گاما را به دست آوردیم و بیان کردیم که در مدل مرگ‌ومیر ناهمگن با نیروی مرگ‌ومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما با وجود محدودیت غیرقابل مشاهده بودن متغیر شکنندگی می‌توان از مدلی معادل به صورت تفاضل دو متغیر تصادفی با توزیع‌های گومپرتز تعمیم یافته استفاده کرد که در آن متغیر تصادفی اول، بیانگر توزیع مرگ‌ومیر پایه است و متغیر تصادفی دوم، مفهوم شکنندگی را به عنوان تحویل طول عمر در بردارد. علاوه بر این، بیان کردیم که می‌توان از مجموع دو متغیر تصادفی گومپرتز تعمیم یافته به عنوان مدل مرگ‌ومیر ناهمگن نیز استفاده کرد. در این مدل همانند مدل تفاضل، متغیر تصادفی اول، بیانگر توزیع پایه جمعیت است و متغیر تصادفی دوم، مفهوم شکنندگی را در بردارد.

در این مقاله، بررسی مدل مرگ‌ومیر ناهمگن جمعیت را فقط با استفاده از نیروی مرگ‌ومیر پایه گومپرتز و شکنندگی گاما انجام دادیم. ولی با در نظر گرفتن توزیع‌های دیگری برای نیروی مرگ‌ومیر پایه و شکنندگی، همچنان می‌توان برای به دست آوردن مدل‌های معادل با مدل‌های مرگ‌ومیر ناهمگن در بردارنده شکنندگی امیدوار بود. علاوه بر این، می‌توان شکنندگی را زمانی که در طول عمر ثابت نیست در نظر گرفت و به نتایج مفیدتری دست یافت.

### منابع

۱. مقصودی، مسطوره ۱۳۸۹، بازسازی مدل‌های مرگ‌ومیر بر پایه شکنندگی با استفاده از

تعمیم توزیع گومپرتز، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه شهید بهشتی، تهران.

2. Butt, Z & Haberman, S 2004, 'Application of frailty-based mortality models using generalised linear models', *Astin Bulletin*, vol. 34, no. 1, pp. 175-97.
3. Carrier, JF 1992, 'Parametric models for life tables', *Transaction of the Society of Actuaries*, vol. 44, pp. 77-99.
4. Gerber, HU 1997, *Life insurance mathematics*, Springer.
5. Gompertz, B 1825, 'On the nature of the function expressive of the law of human mortality and on a new mode of determining the value of life contingencies', *Philosophical Transactions Royal Society*, London, vol. 36, pp.513-83.
6. Gupta, RC & Kirmani, SNUA 2006, 'Stochastic comparisons in frailty models', *Journal of Statistical Planning and Inference*, vol.136, pp. 3647-58.
7. Hougaard, P 1984, 'Life table methods for heterogeneous populations: distributions describing the heterogeneity', *Biometrika*, vol. 71, no. 1, pp. 75-83.
8. Hougaard, P 1999, 'Fundamentals of survival data', *Biometrics*, vol. 55, pp. 13-22.
9. Klugman, SA, Panjer, HH & Willmot, GE 2004, *Loss models from data to decisions*, John Wiley and Sons.
10. Melnikov, A & Romaniuk, Y 2006, 'Evaluating the performance of Gompertz, Makeham and Lee-Carter mortality models for risk anagement with Unit-linked contrast', *Insurance: Mathematics and Economics*, vol. 39, pp. 310-29.
11. Olshansky, SJ & Carnes, BA 1997, 'Ever since Gompertz', *Demography*, vol. 34, no. 1, pp. 1-15.
12. Valdes, EA & Wong, G 2000, 'The distribution of insurance and annuity benefits with frailty', *Actuarial Research Clearing House the American Statistician*, vol. 39, no. 3, pp. 176-85.
13. Vaupel, JW, Manton, KG & Stallard, E 1979, 'The impact of heterogeneity in individual frailty on the dynamics of mortality', *Demography*, vol. 16, no.3, pp. 439-54.
14. Vaupel, JW & Yashin, AI 1985, 'Heterogeneity's ruses: some surprizing effects of selection on population dynamics', *The American Statistician*, vol. 39, no. 3, pp. 179-85.

15. Wang, SS & Brown, RL 1998, 'A frailty model for projection of human mortality improvement', *Journal of Actuarial Practice*, vol.6, pp. 221-41.
16. Wienke, A 2003, *Frailty models*, MPIDR (Max Planck Institute for Demographic Research) Working Paper Wp 2003-032.
17. Willemse, WJ & Kaas, R 2007, 'Rational reconstruction of frailty-based mortality models by a generalisation of Gompertz' Law of mortality', *Insurance: Mathematics and Economics*, vol. 40, pp. 468-84.





پښتونستان د علومو او انساني مطالعاتو فریښی  
پرتال جامع علوم انسانی