

## تحلیل پاسخ‌های آمیخته‌ی گسسته و پیوسته رده‌بندی شده

احسان بهرامی‌سامانی<sup>۱</sup> و حمیدرضا عالی‌پور

بخش آمار، دانشگاه شهید بهشتی

تاریخ دریافت: ۹۲/۴/۳۱ تاریخ پذیرش: ۹۳/۳/۲۰

**چکیده:** در این مقاله، هدف ما رده‌بندی پاسخ‌هایی است که به صورت آمیخته‌ای از پاسخ‌های گسسته و پیوسته هستند. برای این‌کار، ابتدا باید تابع توزیع توأم چنین پاسخ‌هایی را داشته باشیم. بنابراین، مدل مکانی عام جدید را برای دستیابی به تابع توزیع توأم پاسخ‌های آمیخته‌ی گسسته و پیوسته معرفی کرده‌ایم و به صورت اجمالی با مدل مکانی عام دلئون و کربر [۱] مورد مقایسه قرار داده‌ایم. رویکرد مورد استفاده برای رده‌بندی چنین پاسخ‌هایی، استفاده از قاعده‌ی رده‌بندی ولچ [۲] به همراه ارائه‌ی احتمال‌های بد-رده‌بندی و نرخ واقعی خطا برای این مدل است. همچنین نتایج رده‌بندی مدل مکانی عام جدید با نتایج رده‌بندی مدل مکانی عام مورد مقایسه قرار گرفته است [۱]. لازم به ذکر است قواعد رده‌بندی نمونه‌ای برای مدل مکانی عام جدید با استفاده از برآوردهای به‌دست آمده از طریق ماکسیمم‌سازی تابع درستنمایی مطرح می‌شود. در پایان، برای نشان دادن قابلیت قواعد به‌دست آمده، مطالعه‌ی شبیه‌سازی و تحلیل داده‌های واقعی با استفاده از مدل مکانی عام جدید انجام شده است.

**واژه‌های کلیدی:** قواعد رده‌بندی، مدل مکانی عام، پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته و گسسته، تابع درستنمایی، احتمال بد-رده‌بندی.

رده‌بندی ریاضی: ۶۲۱۲، ۶۲۱۰۵.

۱- آدرس الکترونیکی نویسنده مسئول مقاله: احسان بهرامی‌سامانی e\_bahrami@sbu.ac.ir

**۱- مقدمه**

تفکیک و رده‌بندی داده‌ها، این‌که کدام داده به کدام جامعه تعلق دارد، همواره از مسائل مورد توجه در زمینه‌ی علوم پژوهشی و سایر علوم بوده است. در این بین مواردی نیز پیش می‌آید که در آن پاسخ‌های به دست آمده در زمینه‌ای خاص، صرفاً از یک نوع، یعنی فقط پیوسته یا فقط گسسته، نیستند بلکه آمیخته‌ای از هر دو نوع، یعنی متشکل از پاسخ‌های گسسته و پاسخ‌های پیوسته هستند. مسئله وقتی جذاب‌تر می‌شود که بدانیم بین پاسخ‌ها همبستگی نیز وجود دارد. بنابراین، دیگر استفاده از روش‌های استاندارد قبلی کاری نادرست بوده و نتایج به دست آمده از آن‌ها غیر از آن نتایجی است که باید به دست آیند. این نوع پاسخ‌ها خود به انواع مختلفی تقسیم‌بندی می‌شوند که از آن جمله می‌توان به پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته و اسمی، پاسخ‌های پیوسته، اسمی و ترتیبی و غیره اشاره کرد. آنچه در این بین پژوهش‌گر را به چالش می‌کشاند، مسئله‌ی تعیین توزیع توأم این نوع پاسخ‌ها برای دستیابی هر چه آسان‌تر به محاسبه‌ی مقدار همبستگی و نیز سایر خصیصه‌های مورد نیاز وی در این‌گونه پاسخ‌ها است. رویکردهای گوناگونی برای این منظور و توسط افراد مختلف ارائه شده است ولی اکثر آن‌ها دارای انعطاف‌پذیری کافی نیستند و شکل توزیعی استانداردی ندارند. تیت از جمله‌ی پیشگامان در این زمینه است [۳].

یکی از پیشنهادهای قابل توجه در این زمینه، رویکرد مستقیم توزیع توأم پاسخ‌های آمیخته است. به این صورت که توزیع توأم این نوع پاسخ‌ها، از طریق تجزیه به توزیع حاشیه‌ای مجموعه‌ای از پاسخ‌ها و توزیع شرطی سایر پاسخ‌ها به شرط این مجموعه به دست می‌آید. دو نوع مدل می‌توان برای این روش در نظر گرفت. در مدل اول که به مدل مکانی عام (GLOM)<sup>۱</sup> معروف است، توزیع توأم پاسخ آمیخته از طریق تجزیه به توزیع حاشیه‌ای پاسخ گسسته و توزیع شرطی پاسخ پیوسته به شرط پاسخ گسسته مهیا می‌شود و فرض بر این است که پاسخ‌های پیوسته به شرط پاسخ‌های گسسته دارای توزیع نرمال چند متغیره با میانگین‌های متفاوت و ماتریس کوواریانس یکسان و پاسخ‌های گسسته دارای توزیع چندجمله‌ای حاشیه‌ای باشند. در مدل دیگر که به مدل پیوسته‌ی گروه‌بندی شده‌ی شرطی (CGCM)<sup>۲</sup> معروف است، توزیع توأم با استفاده از تجزیه به توزیع حاشیه‌ای پاسخ پیوسته و توزیع شرطی پاسخ گسسته به شرط پاسخ پیوسته به دست می‌آید. در زمینه‌ی

1- General Location Model

2- Conditional Grouped Continuous Model

بررسی این نوع مدل، می‌توان به کاکس و ویرموس اشاره کرد [۴]. همچنین در این زمینه، کاتالانو و رایان در [۵] مدل داده‌های آمیخته بر پایه‌ی متغیر پنهان را مورد بررسی قرار داده‌اند. از سوی دیگر، دلئون و کریر در [۱]، یک مدل مکانی عام آمیخته با شامل متغیرهای اسمی و پاسخ‌های پیوسته و ترتیبی معرفی نمودند به طوری که در این مدل، جدول پیشایندی از تقاطع سطوح متغیرهای اسمی حاصل می‌شود و پاسخ‌های پیوسته و ترتیبی درون خانه‌های این جدول قرار می‌گیرند و توزیع تأمین پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته، ترتیبی و اسمی از طریق تجزیه به توزیع پاسخ‌های پیوسته و ترتیبی به شرط متغیرهای اسمی و توزیع حاشیه‌ای متغیرهای اسمی به دست می‌آید.

در ادامه دلئون و همکاران در [۶] برای اولین بار به بررسی رده‌بندی داده‌های آمیخته در مدل دلئون و کریر در [۱] پرداختند. اما آنچه در این مقاله مطرح می‌شود، پیشنهاد مدل جدیدی است که در آن جدول پیشایندی از تقاطع همزمان سطوح پاسخ‌های اسمی و ترتیبی تشکیل می‌شود و این پاسخ‌های پیوسته هستند که درون خانه‌های جدول پیشایندی قرار می‌گیرند.تابع توزیع تأمین نیز از طریق تجزیه به تابع توزیع شرطی پاسخ‌های پیوسته به شرط پاسخ‌های ترتیبی، تابع توزیع شرطی پاسخ‌های ترتیبی به شرط پاسخ‌های اسمی و تابع توزیع حاشیه‌ای پاسخ‌های اسمی به دست می‌آید. رویکرد رده‌بندی در این مقاله نیز قاعده‌ی رده‌بندی ولج [۲] خواهد بود و همان‌طور که اشاره خواهد شد، رده‌بندی این نوع پاسخ‌ها با استفاده از مدل جدید، نتایج بهتری در مقایسه با مدل دلئون و کریر [۱] ارائه می‌کند. برای این منظور، ابتدا احتمال‌های بد-رده‌بندی حاصل از مدل مکانی عام جدید با مورد مشابه برای مدل دلئون و کریر [۱] با استفاده از مطالعه‌ی شبیه‌سازی مورد مقایسه قرار گرفته و سپس برای تشریح سودمندی رده‌بندی مدل مکانی عام جدید، مطالعه‌ای روی بیماری کبد چرب و رده‌بندی بیماران صورت گرفته است.

این مقاله به این صورت سازماندهی شده است که در بخش دوم، مروری کوتاه بر مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] داشته، سپس به معرفی مدل مکانی عام جدید و نیز ارائه تابع درستنمایی و قواعد رده‌بندی این مدل می‌پردازیم. در بخش سوم برای مقایسه مدل مکانی عام جدید و مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] از یک مطالعه‌ی شبیه‌سازی استفاده شده و در نهایت در بخش چهارم، قواعد رده‌بندی مربوط به مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] و مدل مکانی عام جدید بر روی بیماری کبد چرب بیماران بیمارستان طالقانی تهران پیاده‌سازی شده است.

## ۲- مدل‌های مربوط به پاسخ‌های آمیخته‌ی همبسته‌ی پیوسته و گسسته

در پژوهش‌های آماری مواردی اتفاق می‌افتد که پژوهش‌گر با دو نوع پاسخ پیوسته و گسسته به صورت همزمان و در یک مدل روبرو می‌شود و پیچیدگی چنین مدل‌هایی وقتی ملموس‌تر می‌شود که بین چنین پاسخ‌هایی همبستگی نیز وجود داشته باشد. در این‌گونه موارد، به تنها‌ی استفاده از مدل‌های پاسخ‌های پیوسته یا حتی مدل‌های پاسخ‌های گسسته که در ادبیات آماری به وفور یافت می‌شوند، عملی ناشیانه است و نتایج اشتباہی را در بر دارد. آنچه که ماهیت این نوع پاسخ‌ها ایجاب می‌کند، یافتن روش مناسب برای تحلیل چنین پاسخ‌های آمیخته است. در سال‌های اخیر و با مطرح شدن تحلیل داده‌های آمیخته، فعالیت‌های پژوهشی گسترده‌ای در این زمینه صورت گرفته است و محصول آن بیان سه نوع رویکرد مختلف در حالات‌ها و مدل‌های مختلف است. لازم به ذکر است که در مدل‌هایی با پاسخ‌های آمیخته‌ی گسسته و پیوسته، بیش‌ترین چالش فراوری پژوهش‌گران آماری، نحوه‌ی به‌دست آوردن توزیع توأم این نوع پاسخ‌های است. اولین رویکردی که برای تحلیل پاسخ‌های توأم پیوسته و گسسته استفاده می‌شود و از شیوه‌ای مستقیم برای یافتن تابع توزیع توأم این نوع پاسخ‌ها استفاده می‌کند، مدل تجزیه به عامل‌ها<sup>۱</sup> است. این رویکرد نیز خود به دو روش مدل مکانی عام (GLOM) و مدل پیوسته‌ی گروه‌بندی شده‌ی شرطی (CGCM) تقسیم می‌شود. در مدل مکانی عام، تابع توزیع توأم پاسخ‌های آمیخته‌ی گسسته و پیوسته از طریق تجزیه به توزیع حاشیه‌ای برای پاسخ‌های گسسته و توزیع شرطی پاسخ‌های پیوسته به شرط پاسخ‌های گسسته به‌دست می‌آید. در مدل پیوسته‌ی گروه‌بندی شده‌ی شرطی، توزیع توأم پاسخ‌های آمیخته‌ی گسسته و پیوسته از طریق تجزیه‌ی آن به توزیع حاشیه‌ای برای پاسخ‌های پیوسته و توزیع شرطی برای پاسخ‌های گسسته به شرط پاسخ‌های پیوسته به‌دست می‌آید. رویکرد دوم که به رویکرد غیرمستقیم شهرت دارد و به دو دسته‌ی مفصل‌ها [۷] و اثرهای تصادفی [۸] تقسیم می‌شود به همراه رویکرد سوم که شامل مدل‌های پلاکت-دیل [۹] و توزیع‌های نمایی درجه‌ی دو [۱۰] است، در این مقاله مورد مطالعه قرار نمی‌گیرند.

---

1- Factorization model

**۲-۱-۱- مدل مکانی عام با پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته، ترتیبی و اسمی رده‌بندی شده**  
در این بخش، ابتدا مدل مکانی عام با پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته و اسمی، آمیخته‌ی پیوسته و ترتیبی و مدل مکانی عام با پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته، ترتیبی و اسمی معرفی می‌گردد [۱]. سپس مدل مکانی عام جدید با پاسخ‌های آمیخته‌ی پیوسته، ترتیبی و اسمی معرفی و مسئله‌ی رده‌بندی روی این مدل بیان می‌گردد. لازم به ذکر است مسئله‌ی رده‌بندی روی مدل مکانی عام جدید، توسط محققان دیگر مورد بررسی قرار نگرفته است.

### ۲-۱-۱- مقدمه‌ای بر مدل مکانی عام

فرض کنیم  $u$  و  $n$  به ترتیب به عنوان بردار پاسخ‌های پیوسته و اسمی باشند. از تقاطع سطوح متغیرهای اسمی، جدول پیشایندی  $D$  خانه به وجود می‌آید و بردار متغیرهای پیوسته درون خانه‌های این جدول قرار می‌گیرند. دلئون و کریر [۱] با تعمیم این مدل، مدل جدیدی را برای سه متغیر پیوسته، ترتیبی و اسمی آمیخته ارائه کرده‌اند. در این مدل همانند مدل قبلی، متغیرهای اسمی تشکیل جدول پیشایندی می‌دهند و متغیرهای پیوسته به همراه متغیرهای ترتیبی بر پایه‌ی متغیر پنهان درون خانه‌های این جدول قرار می‌گیرند.

**مثال ۱.** متغیر اسمی  $N_1$  (یا  $N = ۰$ ) و متغیر پیوسته  $U$  را در نظر بگیریم. با توجه به دو سطحی بودن متغیر اسمی، جدول پیشایندی با دو خانه تشکیل می‌شود که متغیر پیوسته درون خانه‌های این جدول قرار می‌گیرد و با فرض ثابت بودن واریانس درون این دو خانه، میانگین آن از خانه‌ای به خانه‌ی دیگر تغییر می‌کند. این میانگین‌ها در شکل ۱ با دو نماد  $\mu_۰$  و  $\mu_۱$  نشان داده شده است.

$N_1$	
۰	۱
$\mu_۰$	$\mu_۱$

شکل ۱: مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] برای پاسخ‌های پیوسته و اسمی

**مثال ۲.** فرض کنیم متغیر پیوسته  $U$  و متغیرهای ترتیبی  $O_۱$  و  $O_۲$  به ترتیب با دو و سه سطح موجود باشند.

$$O_1 = \begin{cases} 1 & U_1^* \leq \theta_1 \\ 2 & \theta_1 < U_1^* \leq \theta_2 \\ 3 & U_1^* > \theta_2 \end{cases} \quad \text{و} \quad O_2 = \begin{cases} 1 & U_2^* < \lambda \\ 2 & U_2^* \geq \lambda \end{cases}$$

که در آن  $U_1^*$  و  $U_2^*$  به ترتیب متغیرهای پنهان مربوط به متغیرهای ترتیبی  $O_1$  و  $O_2$  و  $\lambda$ ،  $\theta_1$  و  $\theta_2$  نقاط آستانه‌ای مربوط به متغیرهای ترتیبی هستند. جدول پیشایندی حاصل از تقاطع سطوح متغیرهای ترتیبی، دارای شش خانه خواهد بود که متغیر پیوسته درون خانه‌های این جدول قرار می‌گیرد، منتهی میانگین این متغیر با فرض ثابت بودن واریانس آن از خانه‌ای به خانه‌ی دیگر فرق می‌کند که در شکل ۲ با نماد  $\mu_j$  ( $j = 1, \dots, 6$ ) نشان داده شده است.

$U_1^* \geq \lambda$	$U_1^* < \lambda$	
$\mu_1$	$\mu_1$	$U_2^* \leq \theta_1$
$\mu_4$	$\mu_4$	$\theta_1 < U_2^* \leq \theta_2$
$\mu_5$	$\mu_5$	$U_2^* > \theta_2$

شکل ۲: مدل مکانی عام دلخون و کریر [۱] برای پاسخ‌های پیوسته و ترتیبی

مثال ۳. فرض کنیم متغیر پیوسته‌ی  $U_1$  و  $U_2$ ، متغیرهای ترتیبی  $O_1$  و  $O_2$  (متغیرهای پنهان متناظر با آن‌ها به ترتیب  $U_1^*$  و  $U_2^*$  هستند) به ترتیب با دو و سه سطح (مانند مثال ۲) و متغیرهای اسمی  $N_1$  و  $N_2$  هر کدام با دو سطح موجود باشند.

$N_1$
۱
۰
$U_1 \quad U_1^* \quad U_1 \quad U_1^*$
$U_2 \quad U_2^* \quad U_2 \quad U_2^*$
$U_1 \quad U_1^* \quad U_1 \quad U_1^* \quad ۱$
$U_2 \quad U_2^* \quad U_2 \quad U_2^*$

شکل ۳: مدل مکانی عام دلخون و کریر [۱] برای پاسخ‌های پیوسته، اسمی و ترتیبی

جدول پیشایندی حاصل از تقاطع سطوح متغیرهای اسمی با چهارخانه تشکیل خواهد شد که متغیرهای پیوسته و ترتیبی درون خانه‌های آن قرار خواهند گرفت.

### ۲-۱-۲- مدل وتابع درستنمایی مدل مکانی عام جدید

در مدل جدید، در حالت وجود متغیرهای اسمی، ترتیبی و پیوسته جدول پیشایندی برخلاف مدل دلئون و کریر [۱] که از تقاطع سطوح متغیرهای اسمی تشکیل می‌شد، هم‌زمان از تقاطع سطوح متغیرهای اسمی و ترتیبی تشکیل می‌شود و متغیرهای پیوسته درون خانه‌های جدول پیشایندی قرار می‌گیرند. این مطلب با فرض وجود متغیرهای مثال قبلی در شکل ۴ نشان داده شده است.

$N_r$					
۱			۰		
$U_r^* > \theta_r$	$\theta_r < U_r^* \leq \theta_r$	$U_r^* \leq \theta_r$	$U_r^* > \theta_r$	$\theta_r < U_r^* \leq \theta_r$	$U_r^* \leq \theta_r$
$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$
$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$
$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$
$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$
$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$
$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$
$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$	$U_1$
$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$	$U_r$

شکل ۴: مدل مکانی عام جدید برای پاسخ‌های پیوسته، اسمی و ترتیبی

نکته‌ی حائز اهمیت این است که با فرض وجود بردار پاسخ‌های آمیخته‌ی اسمی (**n**)، ترتیبی (**o**) و پیوسته (**u**)، تابع چگالی توأم آن‌ها در مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] به صورت  $f(\mathbf{u}|\mathbf{n}, \mathbf{o})f(\mathbf{n})$  و در مدل مکانی عام جدید به صورت  $f(\mathbf{u}|\mathbf{n}, \mathbf{o})f(\mathbf{n}, \mathbf{u})$  تجزیه می‌شود و تعداد خانه‌های جدول مدل مکانی عام جدید بیشتر از تعداد خانه‌های جدول پیشایندی مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] است.

در حالت کلی، فرض کنیم  $\mathbf{n}$  و  $\mathbf{0}$  به ترتیب بردارهایی  $S \times 1$  و  $Q \times 1$  از متغیرهای اسمی و ترتیبی هستند، که زامین مؤلفه‌های آن‌ها دارای  $d_j$  و  $d_i^*$  حالت ممکن می‌باشند.

زوج  $(\mathbf{n}, \mathbf{0})$  تشکیل یک جدول پیشایندی با  $D = \prod_{i=1}^Q \prod_{j=1}^S d_i^* d_j$  حالت ممکن یا به عبارتی  $D$  خانه را می‌دهند. بردار اسمی مانند  $(X_1, \dots, X_D)$  را می‌توان به گونه‌ای تعریف کرد که اگر  $(\mathbf{n}, \mathbf{0})$  در حالت  $d = 1, 2, \dots, D$ ، قرار گیرد،  $X_d$  برابر یک و در غیر این صورت برابر صفر باشد.

بنابراین برای فرد خاصی،  $\mathbf{x}$  فقط شامل یک عدد ۱ خواهد بود. تحت مدل مکانی عام،  $\mathbf{x}$  دارای توزیع چندجمله‌ای است؛

$$\mathbf{x} | \boldsymbol{\pi} \sim \prod_{d=1}^D \pi_d^{X_d} \quad (1)$$

که در آن  $\boldsymbol{\pi} = (\pi_1, \dots, \pi_D)^T$  برداری از احتمال‌های مربوط به خانه‌های جدول پیشایندی است. متغیرهای نشانگر را برای فرد  $k$  ( $k = 1, \dots, n$ ) به صورت زیر تعریف می‌کنیم:

$$I_{n_k} = \begin{cases} 1 & N_k = n_k \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases}, \quad I_{u_k^*} = \begin{cases} 1 & \lambda_k < U_k^* \leq \lambda_{k+1} \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases}, \quad I_{u_k} = \begin{cases} 1 & U_k \leq u_k \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases}$$

که در آن  $\lambda_k$  نقطه‌ی برشی برای متغیر پنهان  $U_k^*$  است. ارتباط بین متغیر پنهان و متغیر ترتیبی به وسیله‌ی مدل آستانه‌ای تعریف می‌شود، یعنی،

$$O_q = \lambda_q^{l_q} \Leftrightarrow \lambda_q^{l_q-1} < U_q^* \leq \lambda_q^{l_q}, \quad q = 1, \dots, Q$$

که در آن  $\lambda_q^{l_q}$  نقاط آستانه‌ای نام دارند و مجموعه‌ی  $\{\lambda_q^{l_q}, \dots, \lambda_q^{l_q+1}\}$  نقاط نامعلوم هستند. همچنین  $\lambda_q^0 = -\infty$  و  $\lambda_q^{l_q+1} = +\infty$ . فرض کنیم متغیرهای ترتیبی  $O_1$  و  $O_2$  و متغیرهای پنهان  $U_1^*$  و  $U_2^*$  به ترتیب متناظر با  $O_1$  و  $O_2$  و متغیر پیوسته  $U_k$  موجود باشند.تابع درستنمایی مدل عبارت است از:

$$\begin{aligned}
& L(\eta | \mathbf{u}, O_1, O_\gamma, \mathbf{n}) \\
&= \prod_{k=1}^n \frac{\partial}{\partial u_k} \left\{ \Pr(U_k \leq u_k | \lambda_{k1}^{l_{k1}-1} < U_{k1}^* \leq \lambda_{k1}^{l_{k1}}, \lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}-1} < U_{k\gamma}^* \leq \lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}}, n_k, \Sigma) \right\} \\
&\quad \times \Pr(\lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}-1} < U_{k\gamma}^* \leq \lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}} | \lambda_{k1}^{l_{k1}-1} < U_{k1}^* \leq \lambda_{k1}^{l_{k1}}, n_k, \lambda_q^1, \lambda_q^2, \dots, \lambda_q^{l_q}) \\
&\quad \times \Pr(\lambda_{k1}^{l_{k1}-1} < U_{k1}^* \leq \lambda_{k1}^{l_{k1}} | n_k, \lambda_q^1, \lambda_q^2, \dots, \lambda_q^{l_q}) \times \Pr(N_k = n_k)
\end{aligned}$$

که در آن  $\Sigma$  ماتریس کوواریانس است. همچنین احتمال مربوط برای خانه‌ی  $k$  جدول پیشایندی برای  $D = 1, 2, \dots, D$  را که در آن  $D$  تعداد کل خانه‌ها است، به صورت زیر تعریف می‌کنیم:

$$\pi_d = \Pr(\lambda_{k1}^{l_{k1}-1} < U_{k1}^* \leq \lambda_{k1}^{l_{k1}}, \lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}-1} < U_{k\gamma}^* \leq \lambda_{k\gamma}^{l_{k\gamma}} | N_k = n_k) \times \Pr(N_k = n_k).$$

با استفاده از تقریب توزیع نرمال چند متغیره که توسط جوی [۱۱] ارائه شده است، تابع درستنمایی به صورت زیر بیان می‌شود:

$$\begin{aligned}
L(\eta | \mathbf{u}, O_1, O_\gamma, \mathbf{n}) &\cong \prod_{k=1}^n \left[ (\pi)^{-\frac{1}{\gamma}} |\Sigma|^{-\frac{1}{\gamma}} \exp \left\{ -\frac{1}{\gamma} (\mathbf{u}_k - \boldsymbol{\mu}_d)^T \Sigma^{-1} (\mathbf{u}_k - \boldsymbol{\mu}_d) \right\} \right. \\
&\quad \left. + \frac{\partial}{\partial u_k} \boldsymbol{\omega}_{\gamma}^T \boldsymbol{\omega}_{\gamma}^{-1} \left[ 1 - E(I_{u_{k1}^*}), 1 - E(I_{u_{k\gamma}^*}), 1 - E(I_{n_k}) \right]^T \pi_d \right] \tag{۲}
\end{aligned}$$

که در آن

$$E(I_{u_i^*}) = P(\lambda_i < U_i^* \leq \lambda_{i+1}^*) , \lambda_q^{L_q+1} = +\infty , \lambda_q^\circ = -\infty$$

$\boldsymbol{\omega}_{\gamma}$  به صورت زیر تعریف شده است:

$$\boldsymbol{\omega}_{\gamma} = \left( \Sigma_{I_{u_k}, I_{u_{k1}^*}}, \Sigma_{I_{u_k}, I_{u_{k\gamma}^*}}, \Sigma_{I_{u_k}, I_{n_k}} \right)$$

$$\boldsymbol{\omega}_{\gamma} = \begin{pmatrix} \Sigma_{I_{u_{k1}^*}, I_{u_{k1}^*}} & \Sigma_{I_{u_{k1}^*}, I_{u_{k\gamma}^*}} & \Sigma_{I_{u_{k1}^*}, I_{n_k}} \\ & \Sigma_{I_{u_{k\gamma}^*}, I_{u_{k\gamma}^*}} & \Sigma_{I_{u_{k\gamma}^*}, I_{n_k}} \\ & & \Sigma_{I_{n_k}, I_{n_k}} \end{pmatrix}$$

که در آن‌ها،

$$\begin{aligned}\Sigma_{I_{u_i^*}, I_{u_j^*}} &= \text{cov}\left(I_{u_i^*}, I_{u_j^*}\right) = P\left(\lambda_i < U_i^* \leq \lambda_{i+1}, \lambda_j < U_j^* \leq \lambda_{j+1}\right) \\ &\quad - P\left(\lambda_i < U_i^* \leq \lambda_{i+1}\right)P\left(\lambda_j < U_j^* \leq \lambda_{j+1}\right).\end{aligned}$$

### ۱-۲-۳- رده‌بندی مدل مکانی عام جدید

در این بخش، ابتداتابع چگالی توأم پاسخ‌های پیوسته، اسمی و ترتیبی را که از طریق مدل مکانی عام جدید به دست آمده است، مطرح نموده، سپس با استفاده از قاعده‌ی رده‌بندی ولج [۲]، قاعده‌ی رده‌بندی برای آن ارائه می‌شود. برای این منظور، فرض کنیم  $\mathbf{u}$ ،  $\mathbf{n}$ ،  $\mathbf{o}$  به ترتیب بردارهای متغیرهای پیوسته، اسمی، ترتیبی و پنهان باشند، با استفاده از مدل مکانی عام جدید، تابع چگالی توأم آن‌ها به صورت زیر بیان می‌شود ( $d = 1, 2, \dots, D$ )

$$\begin{aligned}f_{\mathbf{O}, \mathbf{U}, \mathbf{N}}(\mathbf{o}, \mathbf{u}, \mathbf{n}) &= f(\mathbf{u} | \mathbf{o}, \mathbf{n}) f(\mathbf{o}, \mathbf{n}) \\ &\cong \left\{ (\frac{1}{2\pi})^{-d/2} |\Sigma|^{-d/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d)^T \Sigma^{-1} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d)\right\} \right. \\ &\quad \left. + \frac{\partial}{\partial \mathbf{u}} \mathbf{W}_{11} \mathbf{W}_{11}^{-1} \left( 1 - E(I_{u_1^*}), 1 - E(I_{u_2^*}), \dots, 1 - E(I_{u_D^*}) \right)^T \right\} \boldsymbol{\pi}_d\end{aligned}\quad (3)$$

که در آن  $\boldsymbol{\mu}_d$  بردار میانگین  $\mathbf{u}$  برای خانه‌ی  $d$  ام جدول پیشایندی و  $\Sigma$  ماتریس کوواریانس  $\mathbf{u}$  است.

فرض کنیم  $\boldsymbol{\Pi}^{(1)}$  و  $\boldsymbol{\Pi}^{(2)}$  دو جامعه با احتمال‌های پیشین، هزینه‌های بد-رده‌بندی و ماتریس کوواریانس برابر باشند. مشاهده‌ی آمیخته‌ی  $\mathbf{w}' = \{\mathbf{o}, \mathbf{u}, \mathbf{n}\}$  طبق قاعده‌ی رده‌بندی ولج [۲] و با استفاده از تابع چگالی توأم پاسخ‌های آمیخته‌ی به دست آمده در رابطه‌ی (۳) به جامعه‌ی  $\boldsymbol{\Pi}^{(1)}$  اختصاص داده می‌شود هرگاه

$$\mathcal{R}_1 : \frac{\left[ a \exp\left\{-\frac{1}{2} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(1)})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(1)})\right\} + t \right]}{\left[ a \exp\left\{-\frac{1}{2} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(2)})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(2)})\right\} + t \right]} \geq \frac{\pi_d^{(1)}}{\pi_d^{(2)}} \quad (4)$$

و در غیر این صورت به جامعه‌ی  $\Pi^{(r)}$  اختصاص داده می‌شود که در آن  $t = \frac{\partial}{\partial \mathbf{u}} \boldsymbol{\omega}_{\mathbf{u}} \boldsymbol{\omega}_{\mathbf{u}}^{-1} \left( 1 - E(I_{\mathbf{u}_*}), 1 - E(I_{\mathbf{n}}) \right)^T$  و  $a = (2\pi)^{-1/\delta} |\Sigma|^{-1/\delta}$  مقادیر ثابتی هستند.  $\boldsymbol{\mu}_d^{(g)}$  نیز میانگین متغیر پیوسته‌ی  $\mathbf{u}$  در خانه‌ی  $d$  ام جدول پیشایندی مربوط به جامعه‌ی  $g$  است. به عبارت دیگر،  $\mathbf{w}'$  به جامعه‌ی  $\Pi^{(r)}$  اختصاص داده می‌شود هرگاه  $\mathbf{w}' \in \mathcal{R}_r$  و به جامعه‌ی  $\Pi^{(r)}$  اختصاص داده می‌شود هرگاه  $\mathbf{w}' \in \mathcal{R}_g$ . لازم به ذکر است که با استفاده از نمونه‌ی مستقل به اندازه‌ی  $N^{(r)}$  و  $N^{(g)}$  به ترتیب از جامعه‌های  $\Pi^{(r)}$  و  $\Pi^{(g)}$ ، با جایگذاری برآورد پارامترها (به دست آمده ازتابع درستنمایی مربوطه)  $\hat{\mathcal{R}}$  به صورت زیر برآورده شود.

$$\hat{\mathcal{R}} : \frac{\left[ (2\pi)^{-1/\delta} |\mathbf{S}_p|^{-1/\delta} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( \mathbf{u} - \bar{\mathbf{u}}_d^{(r)} \right)^T \mathbf{S}_p^{-1} \left( \mathbf{u} - \bar{\mathbf{u}}_d^{(r)} \right) \right\} + \hat{t} \right]}{\left[ (2\pi)^{-1/\delta} |\mathbf{S}_p|^{-1/\delta} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( \mathbf{u} - \bar{\mathbf{u}}_d^{(g)} \right)^T \mathbf{S}_p^{-1} \left( \mathbf{u} - \bar{\mathbf{u}}_d^{(g)} \right) \right\} + \hat{t} \right]} \geq \frac{\hat{\pi}_d^{(r)}}{\hat{\pi}_d^{(g)}} \quad (5)$$

که در آن  $\mathbf{S}_p$  ماتریس کواریانس نمونه‌ای ادغام شده،  $\bar{\mathbf{u}}_d^{(g)}$  بردار میانگین نمونه‌ای متغیر پیوسته برای خانه‌ی  $d$ -ام در جامعه‌ی  $g$  ( $g = 1, 2$ ) هستند. بنابراین، می‌توان چنین بیان کرد که مشاهده‌ی آمیخته‌ی  $\mathbf{w}' = \{\mathbf{o}, \mathbf{u}, \mathbf{n}\}$  به جامعه‌ی  $\Pi^{(r)}$  اختصاص داده می‌شود هرگاه رابطه‌ی (5) برقرار باشد در غیر این صورت این مشاهده به جامعه‌ی  $\Pi^{(g)}$  اختصاص داده خواهد شد. قاعده‌ی رده‌بندی بهینه‌ی مدل مکانی جدید را می‌توان برای موارد بیش از دو جامعه تعمیم داد. با فرض این‌که  $\Pi^{(G)}, G \geq 2$ ، جوامعی باشند که فقط در بردار پارامترهای مکانی باهم اختلاف دارند، آنگاه طبق قاعده‌ی رده‌بندی بهینه‌ی ولج [2] و بر پایه‌ی مدل مکانی جدید، با فرض برابری هزینه‌های بد-رده‌بندی برای تمام جوامع، مشاهده‌ی آمیخته‌ی  $\mathbf{w}' = \{\mathbf{o}, \mathbf{u}, \mathbf{n}\}$  به جامعه‌ای که برای آن

$$\delta^{(g)} = \log \alpha^{(g)} + \log \pi_d^{(g)} \\ + \log \left[ a \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( \mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(g)} \right)^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \left( \mathbf{u} - \boldsymbol{\mu}_d^{(g)} \right) \right\} + t \right], \quad g = 1, 2, \dots, G \quad (6)$$

بیشترین مقدار را در بین سایر جوامع داشته باشد، اختصاص داده خواهد شد.

محاسبه‌ی احتمال بد-ردۀ بندی. با فرض  $G = 2$  و برابری احتمال‌های پیشین و هزینه‌ی بدردۀ بندی برای هر دو جامعه‌ی  $\Pi^{(1)}$  و  $\Pi^{(2)}$ ، احتمال بد-ردۀ بندی بر پایه‌ی مدل مکانی عام جدید به صورت زیر بیان می‌شود:

$$\Pr(g | g') = \sum_d \sum_{\ell} \left( \int_{\mathcal{R}_t} I(g' = 1) + \int_{\mathcal{R}_t} I(g' = 2) \right) \left( \left\{ \phi_C^{(g')}(\mathbf{u}) + t \right\} \pi_d^{(g')} d\mathbf{u} \right) \quad (7)$$

که در آن  $(\mathbf{u}) \phi_C$  تابع چگالی نرمال  $C$ -متغیره با بردار میانگین  $\mu_d$  و ماتریس کوواریانس  $\Sigma$  و  $I(\cdot)$  تابع نشان‌گر است.

محاسبه‌ی نرخ واقعی خطأ. نرخ واقعی خطأ (AER)<sup>۱</sup> به صورت زیر بیان می‌شود:

$$AER = \frac{P(1|2) + P(2|1)}{2}. \quad (8)$$

برای برآورد میانگین رابطه‌ی (8)، ابتدا برآورد ماسیم درستنمایی پارامترهای موجود در مدل مکانی عام جدید با استفاده از دستور "nlminb" در نرم‌افزار R که برای می‌نیمم کردن توابع غیرخطی و غیره استفاده می‌شود، به دست می‌آید و سپس انگرال‌های موجود در (7) با استفاده از روش‌های مونت کارلو تعیین می‌شوند. همچنین شیوه‌ی دیگری نیز به‌نام «برآورد جدا نگه داشته شده»<sup>۲</sup> مطرح است، برای اطلاعات بیشتر به [۱۲] رجوع شود.

### ۳- مطالعه‌ی شبیه‌سازی

در این بخش، با استفاده از یک مطالعه‌ی شبیه‌سازی، قواعد ردۀ بندی مدل مکانی عام دلثون و کریر [۱] و مدل مکانی عام جدید مورد بررسی قرار گرفته، نرخ خطای بد-ردۀ بندی مدل مکانی عام دلثون و کریر [۱] را با نرخ خطای بد-ردۀ بندی مدل مکانی عام جدید مورد مقایسه قرار داده‌ایم.

به منظور شبیه‌سازی، دو جامعه‌ی  $\Pi^{(1)}$  و  $\Pi^{(2)}$  با یک متغیر پیوسته، یک بردار اسمی با دو حالت و یک متغیر ترتیبی با دو سطح در نظر گرفته شده است. پارامترهای مدل نیز به-

1- Actual Error Rate

2- Holdout Method

صورت  $\Theta_1 = (\sigma^*, \rho, \beta)^T$  و  $\Theta_2 = (\pi, \mu_1, \mu_2, \lambda)^T$  نشان داده شده‌اند که در آن  $\mu$  بیانگر میانگین متغیر پیوسته‌ی  $U$  در خانه‌ی  $s$ ،  $\lambda$  نقطه‌ی آستانه‌ای برای متغیر پنهان  $U^*$  تحت متغیر ترتیبی  $O$  است و همچنین  $\rho$  ضریب همبستگی بین  $U$  و  $U^*$  است. متغیر ترتیبی  $O$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$O = \begin{cases} 1 & U^* \leq \lambda \\ 2 & U^* > \lambda \end{cases}$$

که در آن  $\lambda$  نقطه‌ی بشی برای متغیر پنهان  $U^*$  است. مشابه دلئون و کریر [1] چهار حالت زیر در نظر گرفته شده و مورد بررسی قرار می‌گیرد:

- (I) هر دو جامعه، در بردار اسمی با هم اختلاف دارند؛
- (II) هر دو جامعه، در متغیر پیوسته باهم اختلاف دارند؛
- (III) هر دو جامعه، در متغیر ترتیبی با هم اختلاف دارند؛
- (IV) جوامع نسبت به همه متغیرها با هم اختلاف دارند.

برای اجرای قاعده‌ی رده‌بندی، نمونه‌های مستقل به اندازه‌های

$$(N^{(1)}, N^{(2)}) = (50, 100), (100, 100), (200, 250)$$

برای دو جامعه‌ی  $\Pi^{(1)}$  و  $\Pi^{(2)}$  تولید می‌شود. برای تولید داده‌های مورد نظر، ابتدا متغیر اسمی  $X$  را از توزیع برنولی و سپس متغیرهای پیوسته و متغیر پنهان مربوط به متغیر ترتیبی را از توزیع نرمال دو متغیره با استفاده از مقادیر پارامتری زیر برای چهار حالت تولید می‌نماییم.

$$\Theta_1^{(g)} = (\sigma^*, \rho, \beta)^T = (1.0 / 5.0 / 58)^T, g = 1, 2 \quad (\text{I-IV})$$

$$\Theta_1^{(1)} = (0.8, 0.2, -1/15)^T \quad \Theta_1^{(2)} = (0.3, 0.2, -1/15)^T \quad (\text{I})$$

$$\Theta_1^{(1)} = (0.5, 0.4, 0.2 / 31)^T \quad \Theta_1^{(2)} = (0.5, 0.3, -1, 2 / 31)^T \quad (\text{II})$$

$$\Theta_1^{(1)} = (0.5, 0, 0 / 5, -2 / 0.2)^T \quad \Theta_1^{(2)} = (0.5, 0, 0 / 5, -0 / 29)^T \quad (\text{III})$$

$$\Theta_1^{(1)} = (0.8, 0, -1 / 8, 0 / 12)^T \quad \Theta_1^{(2)} = (0.3, 2 / 5, 1 / 10, 1 / 81)^T \quad (\text{IV})$$

ابتدا دو مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] و مدل مکانی عام جدید را روی داده‌های تولیدشده در چهار حالت برآمد و پارامترهای هر یک از این مدل‌ها را به دست می‌آوریم. سپس تولید داده‌ها و برآورد پارامترهای هر دو مدل را ۱۰۰۰ بار تکرار می‌کنیم. در نهایت، متوسط تعداد نمونه‌های بد-ردبندی شده در هر دو جامعه را برای هر دو مدل با استفاده از احتمال بد-ردبندی شده به دست می‌آوریم. نتایج، در جدول (۱) آمده است.

جدول (۱) بیان‌گر متوسط تعداد افرادی است که در هر دو نمونه‌ی  $N^{(1)}$  و  $N^{(2)}$  بد-ردبندی شده‌اند. مثلاً برای نمونه‌ای به اندازه‌ی ۴۵۰ (جمع‌اندازه‌ی نمونه‌ی هر دو جامعه) در حالت (IV)، عدد  $23/15$  مربوط به مدل مکانی جدید در مقایسه با مدل دلئون و کریر [۱]، (عدد  $24/33$ ) نشان دهنده‌ی ردبندی بهتر (متوسط تعداد بد-ردبندی‌های پایین) است. این نتیجه برای چهار حالت بیان شده در نمونه‌های مختلف نیز صدق می‌کند و نشان دهنده‌ی این است که مدل مکانی عام جدید بهتر از مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱] عمل می‌کند.

جدول ۱: متوسط تعداد نمونه‌های بد-ردبندی شده در هر دو جامعه

	مدل مکانی عام جدید	مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱]	$N^{(1)}$	$N^{(2)}$	
۴۰/۴۳	۳۸/۴۵	۵۰	۱۰۰	I	
۴۸/۵۹	۴۷/۵۶	۱۰۰	۱۰۰		
۱۱۵/۹۰	۱۱۳/۶۶	۲۰۰	۲۵۰		
۴۳/۰	۴۱/۱۲	۵۰	۱۰۰	II	
۶۱/۴۴	۶۰/۸۷	۱۰۰	۱۰۰		
۱۳۴/۷۷	۱۳۳/۹۹	۲۰۰	۲۵۰		
۳۷/۰۱	۳۵/۹۶	۵۰	۱۰۰	III	
۱۲/۵۲	۱۱/۱۲	۱۰۰	۱۰۰		
۲۷/۴۹	۲۵/۴۵	۲۰۰	۲۵۰		
۱۱/۲۱	۱۰/۱۴	۵۰	۱۰۰	IV	
۱۲/۳۲	۱۱/۳۴	۱۰۰	۱۰۰		
۲۴/۳۳	۲۳/۱۵	۲۰۰	۲۵۰		

دلیل اصلی آن، این است که در مدل عام جدید، ترتیبی بودن متغیر در مدل وارد شده و سبب ایجاد خانه‌های بیشتر در مدل مکانی عام شده است در صورتی که در مدل مکانی عام دلئون و کریر [۱]، ترتیبی بودن نقشی همانند متغیر پیوسته در جدول پیشاپندی بازی می‌کند و نسبت به مدل مکانی عام جدید اطلاعات کمتری را در خود دارد و می‌توان

این‌گونه استنباط کرد که شیوه‌ی رده‌بندی با افزایش اطلاعات (در اینجا با اضافه کردن خانه‌های جدول پیشایندی) بهبود می‌یابد. در نتیجه در مسئله‌ی رده‌بندی مشاهدات، مدل مکانی عام جدید در مقایسه با مدل دلثون و کریر [۱۱]، توصیه می‌گردد.

#### ۴- کاربرد روی داده‌های آمیخته‌ی بیماری کبد چرب

در این مقاله، از داده‌های بیماری کبد چرب که از مطالعه‌ای بر روی بیماران بیمارستان طالقانی تهران جمع‌آوری شده بود، استفاده شده است. بیماری کبد چرب، از تجمع زیاد چربی در اطراف کبد حادث می‌شود و سبب مختل شدن کار کبد در بدن می‌گردد. از سویی این بیماری در ایران بسیار شایع بوده و علائم خاصی نیز ندارد. به همین منظور با استفاده از متغیرهای موثر روی کبد چرب و با استفاده از مدل مکانی عام جدید به دنبال رده‌بندی درست بیماران مبتلا به کبد چرب هستیم. متغیرهای موثر در نظر گرفته شده در بیماری کبد چرب عبارتند از: میزان چاقی که بیان کننده نسبت وزن به مجذور قد افراد است (متغیر پیوسته)، وجود/عدم وجود علائم بیماری کبد چرب (متغیر اسمی، ۱: وجود علائم، ۲: عدم وجود علائم) و شدت بیماری کبد چرب (متغیر ترتیبی، با سه سطح ۱: فرد کبد چرب ندارد، ۲: فرد کبد چرب متوسطی دارد و ۳: فرد کبد چرب شدیدی دارد). بیشترین تمرکز این مطالعه، بررسی و شناسایی در تفکیک بیماران نیازمند بستری و درمان سرپاپی است. متغیرهای آمیخته براساس  $N^{(1)} = ۱۴۶$  بیمار سرپاپی (بیمارانی که ترخیص شدند، جامعه‌ی اول) و  $N^{(2)} = ۳۸$  بیمار بستری (بیمارانی که در بیمارستان بستری شدند، جامعه‌ی دوم) مورد بررسی قرار گرفته است.

با استفاده از قاعده‌ی رده‌بندی حاصل از مدل مکانی عام جدید (رابطه‌ی ۴) و جایگزین کردن برآورده مکسیمم درست‌نمایی پارامترهای مدل مکانی عام جدید، نتایج مربوط به قاعده‌ی رده‌بندی برای بیمار مراجعه‌کننده، به دست می‌آید. برای مثال، قاعده‌ی رده‌بندی برای بیمار مراجعه‌کننده به این صورت خواهد بود که اگر یک بیمار بدون شدت کبد چرب و با وجود علائم بیماری کبد چرب باشد، آنگاه برای بستری پذیرفته می‌شود هرگاه رابطه‌ی ۴ برقرار باشد در غیر این صورت بیمار ترخیص می‌شود. قواعد رده‌بندی برای همه‌ی وضعیت‌ها و سطوح متغیر کبد چرب و متغیر وجود/عدم وجود علائم بیماری کبد چرب برآورده می‌شوند. لازم به ذکر است که این نتایج برای استفاده در موقعیت‌های بالینی که نیاز به تصمیم‌گیری برای بستری یا ترخیص احساس می‌شود، می‌توانند به کاربرده شوند. نتایج رده‌بندی‌های صورت گرفته براساس مدل مکانی عام جدید و مدل مکانی دلثون و

کریر [۱]، با فرض برابری احتمال‌های پیشین و همچنین برابری هزینه‌های بد-ردبندی برای هر دو گروه بیمارها در جدول (۲) نشان داده شده است.

**جدول ۲:** تعداد (درصد) نمونه‌های بد-ردبندی شده مدل مکانی عام جدید و مدل دلخون و کریر [۱] برای داده‌های کبد چرب

گروه	اندازه‌ی نمونه	مدل مکانی جدید	مدل دلخون و کریر [۱]
بیماران بستری شده	(۳۴/۲۱) ۱۳	(۲۶/۳۱) ۱۰	۳۸
بیماران سرپایی	(۳۲/۸۷) ۴۸	(۳۰/۸۲) ۴۵	۱۴۶
جمع	(۳۳/۱۵) ۶۱	(۲۹/۸۹) ۵۵	۱۸۴

نتایج جدول (۲) حاکی از آن است که در مدل مکانی دلخون و کریر [۱]، ۱۳ بیمار از گروه بیماران بستری شده در گروه بیماران سرپایی بد-ردبندی شده و به اشتباه ترخیص شده‌اند. با توجه به مقدار ۲۶/۳۱ درصد بیماران ترخیص شده که در نوع خود عدد بزرگی است برای بد-ردبندی بیمارانی که باید بستری شوند و نشده‌اند، باید به دنبال راهکارهای کاهش خطای بد-ردبندی با افزایش میزان بازدهی کارکنان و مسئولین بهداشتی و پزشکان ناظر باشیم. همچنین ملاحظه می‌شود در اینجا نیز مدل مکانی عام جدید، بهتر از مدل مکانی عام دلخون و کریر [۱]، مشاهدات آمیخته را ردبندی می‌نماید.

## ۵- بحث و نتیجه‌گیری

در این مقاله، با استفاده از مدل مکانی عام جدید توانستیم تفکیک و ردبندی داده‌های آمیخته را نسبت به مدل دلخون و کریر [۱]، بهبود بخشیم. ردبندی بهتر این مدل به خاطر افزایش خانه‌های جدول پیشاپردازی حاصل از ورود متغیر ترتیبی در ساختن جدول پیشاپردازی، ایجاد شده است. از سویی دیگر این موضوع تاکنون مورد بررسی قرار نگرفته است و می‌توان آن را به عنوان موضوع جدیدی در حوزه‌های زیر مورد توجه قرار داد: (الف) برای پاسخ‌های دارای گم‌شدگی غیرقابل چشم‌پوشی؛ (ب) برای پاسخ‌های طولی.

## مراجع

- [1] De Leon, A.R. and Carrière, K.C. (2007). General mixed-data model: Extension of general location and grouped continuous models. *The Canadian Journal of Statistics*, **35**, 533 - 548.

- [2] Welch, B.L. (1939). Note on discriminant functions. *Biometrika*, **31**, 218–220.
- [3] Tate, F.R. (1954). Correlation between discrete and continuous variables: Point-Biserial correlation. *Ann. Math. Statist.*, **25**, 603–607.
- [4] Cox, D.R. and Wermuth, N. (1992). Response models for mixed binary and quantitative variables. *Biometrika*, **79**(3), 441-461.
- [5] Catalano, P. and Ryan, L.M. (1992). Bivariate latent variable models for clustered discrete and continuous outcomes. *Journal of the American Statistical Association*, **87**, 651-658.
- [6] De Leon, A.R., Soo, A. and Williamson, T. (2011). Classification with discrete and continuous variables via general mixed-data models. *Journal of Applied Statistics*, **5** (38), 1021-1032.
- [7] Trivedi, P. and Zimmer, D. (2006). *Copula modelling in econometrics: Introduction to practitioners*. Wiley, New York.
- [8] Faes, C., Aerts, M., Molenberghs, G., Geys, H., Teuns, G. and Bijnes, L. (2008). A high-dimensional joint model for longitudinal outcomes of different nature. *Stat. Med.*, **27**, 4408-4427.
- [9] Molenberghs, G. and Verbeke, G. (2005). *Models for Discrete Longitudinal Data*. Springer-Verlag. New York.
- [10] Sammel, M.D. Ryan, L.M. and Legler J.M. (1997). Latent variable models for mixed discrete and continuous outcomes. *Journal of the Royal Statistical Society, B*, **59**, 667–678.
- [11] Joe, H. (1995). Approximations multivariate normal rectangle probabilities based on conditional expectation. *Journal of the American Statistical Association*, **90**: 957-967.
- [12] Johnson, R.A. and Wichern, D.W. (2007). *Applied multivariate statistical analysis*. 6th ed., Prentice Hall. New York.

---

## Analysis of Mixed Discrete and Continuous Classified Responses

Ehsan Bahrami Samani and Hamid Reza Alipour

Department of Statistics, Shahid Beheshti University, Tehran, Iran

### Abstract

In this paper, classification of mixed discrete and continuous responses is our goal. To do this, first we have the joint distribution function of these data. Therefore, we propose new general location model to obtain the joint distribution function of mixed discrete and continuous responses and briefly compare it with the De Leon and Carrière's general location model [1]. The classification approach is based on Welch's classification rules [2] by providing misclassification probabilities and actual error rate. In addition, the results of classification of the new general location model are compared with the same one of the De Leon and Carrière's general location model [1]. It is noted that, the sample classification rules of new general location model are provided through obtaining parameters estimation of the maximum likelihood function. Finally, to show the performance of the rules, simulation study and analysis of a real data set using new general location model, is performed.

**Keywords:** Classification rule; General location model; Continuous and Discrete mixed data; Likelihood Function; Misclassification Probability.

**Mathematics Subject Classification (2010):** 62J12, 62J05.