

کاوش پویایی مشتری در طراحی بخش‌بندی با استفاده از روش‌های داده‌کاوی

الهام آخوندزاده نوقابی^۱، امیر البدوی^۲، محمد اقدسی^۳

چکیده: یکی از موضوعات مهم در مسئله بخش‌بندی پویای مشتریان، انتقال مشتریان به بخش‌های مختلف در طول زمان و کشف الگوهای حاکم بر این جایه‌جایی‌ها است. بر این اساس، این مقاله بر پویایی مشتری تمرکز کرده و تلاش می‌کند، گروه‌های رفتاری مشتریان و ویژگی‌های غالب این گروه‌ها و الگوهای کلی حاکم بر جایه‌جایی و مهاجرت مشتریان به بخش‌های مختلف را در طول زمان استخراج کند. برای این کار، روش ترکیبی جدیدی مبتنی بر الگوریتم K-means روش‌های خوشبندی سلسله‌مراتبی و قوانین اجتماعی ارائه شده و در داده‌های واقعی یک شرکت مخابراتی به کار گرفته شده است. بر اساس نتایج به دست آمده، هفت گروه رفتاری متفاوت در انتقال مشتریان به بخش‌های مختلف وجود دارد. همچنین در رویکردی نوین، تلاش شده است تا تأثیر رفتار پویای مشتری در تغییرات بخش‌ها در طول زمان تبیین شود. در این راستا با ارائه رویکرد و مفاهیم جدیدی در خصوص پویایی رفتار مشتری و تأثیر آن در تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها، گروه‌بندی جدیدی از مشتریان در قالب مشتریان سازنده و ثبیت‌کننده ساختار، مشتریان پویای ساختار سازگار و مشتریان پویای ساختارشکن ارائه می‌شود.

واژه‌های کلیدی: بخش‌بندی پویای مشتری، خوشبندی، داده‌کاوی، صنعت مخابرات.

۱. دانشجوی دکترا مهندسی صنایع، دانشگاه تربیت مدرس، تهران، ایران

۲. استاد بخش مهندسی صنایع، دانشگاه تربیت مدرس، تهران، ایران

۳. دانشیار بخش مهندسی صنایع، دانشگاه تربیت مدرس، تهران، ایران

بازار رقابتی دنیای امروز به سرعت در حال تغییر و تحول است. تأثیر عوامل محیطی و روان‌شناسی، از جمله تبلیغات، ورود یک محصول جدید به بازار، سیاست‌های پشتیبانی از مشتری و مانند اینها، موجب می‌شود که رفتار مشتری در برخی شرایط از ثبات برخوردار نبوده و سازمان‌ها در تحلیل و پیش‌بینی رفتار مشتری با عدم قطعیت مواجه شوند. بنابراین باید برای درک بهتر نیازها و پیش‌بینی دقیق‌تر رفتار مشتری، ماهیت پویای رفتار وی در مدل‌ها لحاظ شده و مورد بررسی قرار گیرد (ها و بای، ۲۰۰۶ و ها، بای و پارک، ۲۰۰۲).

یکی از مسائلی که در حوزه مباحث مدیریت ارتباط با مشتری (CRM)^۱ و بازاریابی، در ارتباط با لحاظ‌کردن رفتار پویای مشتری مطرح است و در جایگاه و اهمیت ویژه‌ای قرار دارد، مسئله بخش‌بندی پویای مشتریان^۲ است. به گفته‌ای با توجه به اهمیت و جایگاه استراتژیک بخش‌بندی مشتری در مطالعات مدیریت ارتباط با مشتری، لازم است تا رفتار پویای مشتری در این حوزه نیز مورد بررسی قرار گیرد. اگرچه با وجود اهمیت این موضوع، پژوهش‌های بسیار اندکی در این زمینه به چشم می‌خورد و اکثر مطالعاتی که تا کنون انجام شده است، فرض کرده‌اند که بخش‌های مختلف مشتریان و عضویت مشتریان به این گروه‌ها، در طول زمان ثابت و پایدار هستند و تغییر نمی‌کنند؛ در حالی که در دنیای واقعی، به سبب تغییرات و نوسان‌های موجود که از عوامل بیرونی و خارجی ناشی می‌شود، درست نیست که فرض کنیم بازار و شرایط موجود ثابت و پایدار بمانند و باید این تغییرات لحاظ شوند. بنابراین با توجه به فرضیه‌های نادرستی که بیان شد، دانش به دست آمده در مورد یک مشتری و پیش‌بینی‌های انجام‌شده در زمینه رفتار وی در طول یک بازه زمانی مشتری، ثابت و معتبر بوده و نمی‌توان بر اساس آن در طول زمان عمل کرد (ها و بای، ۲۰۰۶؛ ها، بای و پارک، ۲۰۰۲ و هینینگ، جوانجوان و بی‌آن، ۲۰۰۹).

بنابراین با توجه به جایگاه استراتژیک بخش‌بندی مشتری در مطالعات CRM و کمبود مطالعات انجام‌شده در این زمینه، نیاز به پژوهش‌های بیشتری در زمینه مدل‌های پویای بخش‌بندی مشتریان احساس می‌شود تا از این طریق بتوان به درک جامع‌تر و عمیق‌تری از رفتار مشتریان دست یافت. در مدل‌سازی بخش‌بندی پویای مشتری، بر دو مسئله تأکید شده است: تغییرات بخش‌های مشتریان و جایه‌جایی مشتریان در این بخش‌ها در طول زمان. در این نوشتار بر جایه‌جایی مشتریان در بخش‌های مختلف در طول زمان تمرکز شده که مطالعات اندکی در ارتباط با آن دیده می‌شود. از جمله مطالعات قابل توجه در این خصوص می‌توان به ها و بای

Archive of SID

(۲۰۰۶)، ها (۲۰۰۷) و همیرگ، استینر و تُنْزِک (۲۰۰۹) اشاره کرد که با استفاده از خوشبندی و زنجیره مارکوف، الگوهای جابه‌جایی مشتریان بین بخش‌های مختلف را تحلیل کردند. با بررسی مطالعات انجام شده در این حوزه، مشخص می‌شود برخی از محققان بر کشف الگوهای غالب^۱ تمرکز کرده‌اند و بعضی در پی پیش‌بینی وضعیت آتی مشتری بوده‌اند (ها و بالی، ۲۰۰۶). در این نوشتار بر رویکرد اول تمرکز شده و تلاش شده است با ارائه رویکردی جدید، الگوهای غالب جابه‌جایی استخراج شود. در مطالعات انگشت‌شمار پیشین، برای استخراج الگوهای غالب از روش‌های سیستماتیک و کمی استفاده نشده و با شمارش دنباله‌های موجود و انتخاب حداقل فراوانی آنها، این الگوها استخراج شده‌اند، اما در این پژوهش از روش‌های داده‌کاوی^۲ بهره‌جویی شده و تلاش بر این است تا گروه‌های رفتاری مشتریان و الگوهای کلی حاکم بر جابه‌جایی و مهاجرت مشتریان به بخش‌های مختلف، در طول زمان استخراج شوند و ویژگی‌های غالب هر یک از این گروه‌ها نیز، مورد بررسی و تحلیل قرار گیرند. سوال‌های این مرحله از پژوهش به شرح زیر هستند:

- گروه‌های رفتاری مختلف مشتریان در مهاجرت به بخش‌های مختلف در طول زمان کدامند و ویژگی‌های این گروه‌ها شامل چه مواردی می‌شود؟
- الگوهای غالب و حاکم بر عضویت مشتریان به بخش‌های مختلف در طول زمان کدامند و این جابه‌جایی‌ها و انتقالات چگونه است؟

برای پاسخ‌گویی به سوال‌های مطرح شده، روش‌های داده‌کاوی مورد استفاده قرار گرفته است و روش ترکیبی جدیدی مبتنی بر الگوریتم K-means، روش‌های خوشبندی سلسه‌مراتبی^۳ و قوانین انجمنی^۴ پیشنهاد می‌شود که در ادامه، این روش نوین در داده‌های واقعی یک شرکت مخابراتی نیز پیاده‌سازی شده است. روش پیشنهادی شامل استخراج دنباله‌های تک‌تک مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان و خوشبندی این دنباله‌ها و کشف ویژگی‌های غالب هر یک از گروه‌ها با استفاده از قوانین انجمنی است. درواقع با پیاده‌سازی این روش، در پی کشف و شناسایی گروه‌های رفتاری مختلف مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان هستیم؛ با این فرض که گروه‌های خاصی از مشتریان وجود دارند که رفتار مشابهی در عضویت به بخش‌های مختلف دارند. پس از خوشبندی دنباله‌ها و تحلیل نتایج، متغیر جدیدی که بیانگر گروه‌های مختلف رفتاری است، تعریف شده و ارتباط بین آن و سایر مشخصه‌ها برای

کشف ویژگی‌های غالب گروه‌ها با استفاده از قوانین انجمنی بررسی نشده است. همچنین با رویکردی نوین تلاش شده تا تأثیر گروه‌های رفتاری گوناگون و پویایی مشتری^۱ در تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها در طول زمان بررسی شود. بدین ترتیب با ارائه رویکرد جدیدی از گروه‌بندی مشتریان بر اساس پویایی ایشان، مفاهیم و تعاریف جدیدی از گروه‌های مختلف مشتریان برپایه نوع و چگونگی تأثیرگذاری آنها در تغییرات بخش‌ها ارائه می‌شود. بر اساس دانش ما، این پژوهش نخستین موردی است که با این دیدگاه به بررسی و تحلیل الگوهای جابه‌جایی مشتریان پرداخته و بر این اساس تعاریف و گروه‌بندی از مشتریان ارائه می‌کند. درواقع این مرحله از پژوهش در پی پاسخ به این سؤال است که تأثیرگذاری پویایی مشتری و گروه‌های رفتاری مختلف مشتریان بر تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها در طول زمان، چگونه است؟ در این نوشتار، نخست پیشینهٔ پژوهش درخصوص مفاهیم مطرح شده این مقاله بیان می‌شود. در ادامه به روش‌شناسی پژوهش پرداخته می‌شود. بخش بعدی به بحث در مورد نتایج حاصل از پیاده‌سازی روش پژوهش و یافته‌های پژوهش می‌نشیند و در انتهای، تیجه‌گیری و پیشنهادها ارائه می‌شود.

پیشینهٔ پژوهش

در این بخش به مرور ادبیات مرتبط با موضوع پژوهش می‌پردازیم. تعریف بخش‌بندی مشتری، انتخاب مشخصه در بخش‌بندی، تعریف بخش‌بندی پویایی مشتری و مروری بر پژوهش‌های انجام‌شده در این زمینه با تمرکز بیشتر بر مدل‌سازی جابه‌جایی مشتری در بخش‌های مختلف، مواردی است که در این قسمت به طور کوتاه به آن اشاره می‌شود. همچنین در مورد ادبیات مرتبط با روش‌های مختلف خوشه‌بندی و قوانین انجمنی که در این پژوهش از آنها استفاده شده است نیز، بحث می‌شود.

بخش‌بندی مشتری و مدل‌های پویای آن

بخش‌بندی مشتریان، یک راهبرد بنیادی و ضروری برای مدیریت فعالیت‌های بازاریابی معرفی شده که از اهمیت بسیار زیادی برخوردار است (حسینی، بحرینی‌زاده و ضیائی‌بیده، ۱۳۹۱). بخش‌بندی مشتری فرایندی است که طی آن، بازار به گروه‌های کوچکتری از مشتریان بالقوه با ویژگی‌ها و نیازهای مشابه که احتمال رفتار خرید مشابهی دارند، تقسیم‌بندی می‌شود (إن گی، زیو و چالو، ۲۰۰۹؛ دیب، ۱۹۹۸؛ وین‌استین، ۲۰۰۴ و وو، بالی و پارک، ۲۰۰۵). در دنیای رقابتی امروز

Archive of SID نیز، سازمان‌ها به‌اهتمامیت این موضوع پی‌برده و تلاش می‌کنند تا با مشتریان مختلف به‌گونه‌ای متفاوت و منطبق با خواسته‌های آنها برخورد و تعامل داشته باشند (دیب، ۱۹۹۸ و لیمن و مارک، ۲۰۰۶). طراحی محصولات و ارائه خدمات مطابق با نیازهای بخش‌های مختلف مشتریان تبدیل به ضرورت برای سازمان‌ها شده است (حسن‌قلی‌پور، سیدجوادیان، روستا و خانلری، ۱۳۹۱ و حسینی، بحرینی‌زاده و ضیائی‌بیده، ۱۳۹۱).

اکثر مطالعاتی که تا کنون انجام شده، فرض کرده‌اند که بخش‌های مختلف مشتریان و عضویت مشتریان به این گروه‌ها در طول زمان ثابت و پایدار است و تغییر نمی‌کند؛ به این معنا که دانش بدست‌آمده در مورد یک مشتری و پیش‌بینی‌های انجام شده در زمینه رفتار وی، در طول یک بازه زمانی مشخص ثابت و معتبر بوده و نمی‌توان بر اساس آن در طول زمان عمل کرد (ها و بای، ۲۰۰۶ و هینینگ، جوان‌جوان و بی‌آن، ۲۰۰۹). همچنین اکثر روش‌های ارائه شده برای بخش‌بندی مشتریان، به‌گونه‌ای طراحی شده‌اند که قادر به لحاظ کردن رفتار پویا و تصادفی مشتریان را نداشته و برای بخش‌بندی مشتریان بر اساس یک سری مشخصه در یک زمان بخصوص و معین مناسب هستند. به هر حال با توجه به تغییرات بازار، نیازهای مشتریان، محصولات و مانند اینها، روش‌های توانایی بازخورد جهت‌گیری تقاضا و نیازهای آتی بخش‌های بازار پذیرفتی نیست. این روش‌ها توانایی بازخورد جهت‌گیری تقاضا و نیازهای آتی بخش‌های مختلف مشتریان را ندارند؛ در حالی که از طریق سیستم‌های بخش‌بندی پویای مشتری، می‌توان به دید و درک جامع‌تری از رفتار مشتری دست یافت و همچنین رفتار وی را پیش‌بینی کرد (ها و بای، ۲۰۰۶ و هینینگ، جوان‌جوان و بی‌آن، ۲۰۰۹).

کامل‌ترین تعریفی که برای بخش‌بندی پویای مشتری ارائه شده، تعریف‌ها و بای (۲۰۰۶) است که نسبت به تعاریف دیگر کامل‌تر بوده و جوانب کلی مسئله را دربرمی‌گیرد. بر اساس نظر این محققان، بخش‌بندی پویای مشتری را می‌توان به این شکل تعریف کرد: بخش‌بندی مشتریان، به‌گونه‌ای که تغییرات بخش‌های مختلف مشتریان و تغییرات عضویت مشتریان به این گروه‌ها در طول زمان مورد توجه قرار گیرد. رصد کردن جایه‌جایی مشتری از یک بخش به یک گروه دیگر، کشف الگوهای غالب در این جایه‌جایی‌ها و پیش‌بینی این نقل و انتقالات، موضوعاتی است که در بخش‌بندی پویای مشتریان مورد بررسی قرار می‌گیرد.

بررسی مطالعات انجام شده در این زمینه، نشان می‌دهد که چارچوب مفهومی جامعی برای بخش‌بندی پویای مشتری ارائه‌نشده و پژوهش‌های انجام‌گرفته در این حوزه، هر یک در نوع خود، به بررسی جوانب مختلفی پرداخته‌اند که ممکن است در این حوزه مطرح شود. همچنین این مطالعات در زمینه مدل‌سازی و پیاده‌سازی تجربی نیز، کمبودهای زیادی داشته و جای کار بسیار

بیشتری دارند (پلاکر و فلینت، ۲۰۰۷). از دسته مقاله‌های مطرح در این زمینه، می‌توان به‌ها و بای (۲۰۰۶)، ها (۲۰۰۷)، پلاکر و فلینت (۲۰۰۷) و باتچر، اسپات، نوک و کروس (۲۰۰۹) اشاره کرد. برخی از این مقاله‌ها مانند باتچر، اسپات، نوک و کروس (۲۰۰۹)، پلاکر و فلینت (۲۰۰۷) و لِمُنس، کروکس و استریمرسج (۲۰۱۲) تغییرات بخش‌های مختلف مشتریان در طول زمان را مورد بررسی قرار داده‌اند و برخی دیگر مانند ها (۲۰۰۷) و هینینگ، جوان‌جوان و بی‌آن (۲۰۰۹)، جابه‌جایی و انتقالات مشتریان بین بخش‌های مختلف و استخراج الگوهای غالب در این زمینه را مطالعه کرده‌اند. تعداد بسیار اندکی هر دو مورد را در مدل‌سازی لحاظ کرده‌اند. بر اساس داشت ما، پژوهش انجام‌شده‌ها و بای (۲۰۰۶)، تنها موردی است که هر دو رویکرد مذکور را در کنار هم مورد بررسی قرار داده است. البته شایان ذکر است که در این مقاله نیز، چارچوب جامعی ارائه‌نشده و تحلیل‌های انجام‌گرفته، به صورت موردي، برخی از جنبه‌های تغییر و جابه‌جایی را بررسی کرده است. برای نمونه، تحلیل مربوط به تغییرات بخش‌ها، فقط در حد تعداد مشتریان مربوط به آنها و تعداد مشتریانی بوده است که در طول زمان در همان بخش باقی مانده‌اند. از آنجایی که تمرکز این مقاله بر استخراج الگوهای غالبی و انتقالات مشتریان بین بخش‌های مختلف در طول زمان است، در ادامه به مطالعات انجام‌شده در این زمینه اشاره می‌کنیم.

مطالعات اندکی در زمینه مدل‌سازی جابه‌جایی مشتری بین بخش‌های مختلف در طول زمان انجام شده است. بر اساس ها و بای (۲۰۰۶)، می‌توان این‌گونه مطالعات را در دو دسته تقسیم‌بندی کرد: کشف الگوهای غالب و پیش‌بینی جابه‌جایی‌ها و انتقالات مشتری. درخصوص مورد اول، کار‌ها و بای (۲۰۰۶) و ها (۲۰۰۷) قابل توجه است که با شمارش الگوهای غالب جابه‌جایی و انتخاب حداکثر فراوانی آنها، الگوهای غالب جابه‌جایی را استخراج کردند. گفتنی است که الگوهای غالب شامل دو مورد «الگوی مربوط به مشتریان وفادار» و «الگوی مربوط به مشتریان بی‌ارزش» بوده است.

درخصوص پیش‌بینی انتقالات و جابه‌جایی مشتری بین بخش‌های مختلف نیز، مطالعاتی انجام شده است که بیشتر آنها از زنجیره مارکوف برای مدل‌سازی و پیش‌بینی استفاده کرده‌اند مطالعه هُمِیرگ، استینیر و تُنریک (۲۰۰۹)، یکی از موارد قابل توجه در این زمینه است که در مدیریت پورتفولیو مشتری^۱ از زنجیره مارکوف برای پیش‌بینی بخشی استفاده کرده‌اند که مشتری در آینده به آن تعلق خواهد گرفت. مطالعات لِمُنس، کروکس و استریمرسج (۲۰۱۲)، برانگولی و لاگسما، پیترز و ودل (۲۰۰۲) و نتزر، لاتین و سرینوسان (۲۰۰۸) نیز، از جمله مواردی هستند که از زنجیره مارکوف در این زمینه استفاده کرده‌اند. گفتنی است که ها (۲۰۰۷) نیز با استفاده از

درخت تصمیم، در زمینه بخشی که مشتری در بازه‌های زمانی آتی به آن تعلق خواهد گرفت، پیش‌بینی‌هایی انجام داده است.

انتخاب مشخصه‌ها در بخش‌بندی مشتریان

یکی از مباحث مهم در بخش‌بندی مشتری، مشخصه‌هایی است که بخش‌بندی بر اساس آن انجام می‌شود. این مشخصه‌ها را می‌توان در قالب چهار دسته ویژگی‌های چهارگانه، جمعیت‌شناختی، روان‌شناختی^۱ و رفتاری^۲ یا ترکیبی از موارد فوق دسته‌بندی کرد (مالهتراء، ۱۹۹۳). بخش‌بندی مشتریان بر اساس ارزش دوره عمر مشتری (CLV)^۳ نیز، یکی از رویکردهای جدیدتری است که در مورد گروه‌بندی مشتریان ارائه شده و یکی از روش‌های کارا در بخش‌بندی مشتریان بهشمار می‌رود. بر اساس گفته لِمُن و مارک (۲۰۰۶)، این شاخص کم‌کم جای مشخصه‌های سنتی مذکور را خواهند گرفت. در این راستا، در پژوهش پیش رو از مشخصه‌های (RFM)^۴ استفاده کردہ‌ایم که بهمنزله یکی از ابزارهای محاسبه ارزش دوره عمر مشتری معرفی شده است (لی بو و شیه، ۲۰۰۵ و رزمی و قنبری، ۱۳۸۸).

تحلیل RFM که هاوس (۱۹۹۴) آن را ارائه کرده است، یکی از مهم‌ترین و کارانترین روش‌های بخش‌بندی مشتریان بهشمار می‌رود. تحلیل RFM بر اساس سه متغیر انجام می‌گیرد که به صورت زیر تعریف می‌شوند:

۱. تأخیر: یعنی اینکه مشتری طی مدت گذشته، چه زمانی با شرکت ارتباط برقرار کرده و چقدر از آخرین بار مراجعه مشتری به شرکت گذشته است؟
۲. فراوانی: تعداد بارهای خرید مشتری در یک دوره زمانی مشخص.
۳. حجم تبادل مالی: میزان تبادل مالی مشتری با شرکت در طول یک دوره زمانی مشخص چقدر بوده است؟

هرچه مقدار مشخصه اول کمتر و مقدار دو متغیر بعدی بیشتر باشد، نشان‌دهنده ارزش و اهمیت بیشتر مشتری برای شرکت است (بوکینگزا، ۲۰۰۴؛ چنگ، ۲۰۰۹ و نیوول، ۱۹۹۷).

خوشبندی

خوشبندی، یک جمعیت نامنظم را به مجموعه‌ای از زیرگروه‌های منظم تقسیم‌بندی می‌کند. در خوشبندی، اشیا بر اساس اصل بیشترین شباهت بین اعضای هر خوش و کمترین شباهت بین

1. Psychological
2. Behavioral
3. Customer lifetime value
4. Recency, Frequency and Monetary (RFM)

خوشه‌های مختلف، گروه‌بندی می‌شوند؛ یعنی خوشه‌ها به گونه‌ای تنظیم می‌شوند که اشیای داخل هر خوشه، بیشترین شباهت را با یکدیگر و بیشترین تفاوت را در داده‌های سایر خوشه‌ها داشته باشند. معیار شباهت وقتی که همه مشخصه‌ها پیوسته هستند، معمولاً با فاصله اقلیدسی بیان می‌شود و در غیر این صورت، یک معیار مناسب برای آن در نظر گرفته می‌شود (هن و کمیر، ۲۰۰۶). روش‌های خوشبندی افزایی^۱ و سلسله‌مراتبی^۲، از دسته روش‌های اصلی خوشبندی هستند که در این پژوهش از آنها استفاده شده است. در ادامه به شرح کوتاهی از آنها می‌پردازیم.

خوشبندی افزایی: فرض کنید که پایگاه داده‌ای، شامل n شیء داشته باشیم. یک روش افزایبندی، K افزای از این داده‌ها درست می‌کند؛ به گونه‌ای که هر افزای یک خوشه را نشان می‌دهد و $n \leq K$. به گفته‌ای داده‌ها در K گروه خوشبندی می‌شوند؛ به‌شکلی که هر گروه بایستی حداقل یک شیء داشته باشد و هر شیء نیز باید تنها به یک گروه تعلق داشته باشد. البته شرط دوم در روش‌های افزایبندی فازی، می‌تواند قابل انعطاف باشد. الگوریتم K-means از روش‌های معمول و کارا در خوشبندی است که K (تعداد خوشه‌ها) را بهمنزله ورودی می‌گیرد و مجموعه n شیء را به K خوشه، افزای می‌کند. این الگوریتم به ترتیب زیر عمل می‌کند:

۱. به صورت تصادفی، K شیء را بهمنزله مراکز خوشه‌های ابتدایی، انتخاب می‌کند؛
۲. هر شیء را با توجه به بیشترین شباهت آن به مراکز خوشه‌ها، به خوشه‌ها تخصیص می‌دهد؛
۳. مراکز خوشه‌ها را به روز می‌کند؛ به این معنا که برای هر خوشه مقدار متوسط اشیای آن خوشه را محاسبه می‌کند؛
۴. تا هنگامی که هیچ تغییری در خوشه‌ها رخ ندهد، به مرحله دوم رجوع می‌کند (آن، استینینج و کومار، ۲۰۰۶).

خوشبندی سلسله‌مراتبی: این روش ساختاری، سلسله‌مراتبی از اشیا ایجاد می‌کند. روش سلسله‌مراتبی می‌تواند خوشبندی را به صورت تجمیعی یا تقسیمی انجام دهد. رویکرد تجمیعی فراگیرتر بوده و کارایی بیشتری دارد. این روش با شکل‌دهی گروه‌های جداگانه‌ای که هر یک شامل یک شیء هستند، شروع می‌شود؛ سپس اشیا یا گروه‌های نزدیک به هم را یکی می‌کند تا اینکه درنهایت یک گروه در بالاترین سطح ایجاد شود. در پژوهش پیش رو نیز از این رویکرد و از مهم‌ترین و پُرکاربردترین روش‌های آن موسوم به پیوند^۳ استفاده شده است. اجماله این

Archive of SID روش‌ها پیوند تکی^۱، پیوند کامل^۲ و پیوند متوسط^۳ هستند و تفاوت آنها در معیار انتخاب نزدیکترین خوش‌ها به صورت زیر است:

- پیوند تکی: بر اساس نزدیکترین فاصله بین شیوه‌های دو خوشه؛
 - پیوند کامل: بر اساس دورترین فاصله بین شیوه‌های دو خوشه؛
 - پیوند متوسط: بر اساس متوسط فاصله بین دو به دو شیوه‌های دو خوشه.
- گفتنی است که روش آخر پر کاربردتر بوده و معایب دیگر روش‌ها را پوشش می‌دهد (هن و کمیر، ۲۰۰۶).

قوانین انجمنی

قوانین انجمنی یکی از روش‌های توصیفی و غیر نظارتی^۴ داده‌کاوی است که به جستجو برای یافتن ارتباط بین ویژگی‌ها در مجموعه داده‌ها می‌پردازد. درواقع این روش‌ها به مطالعه ویژگی‌هایی که همراه یکدیگرند، می‌پردازند و به دنبال کمی‌کردن ارتباط میان این ویژگی‌ها هستند. قوانین به شکل اگر و آنگاه، به همراه معیارهای پشتیبان^۵ و اطمینان^۶ در چارچوب رابطه^۷ بیان می‌شوند.

$$x \Rightarrow y \text{ (support, confidence)} \quad \text{(رابطه ۱)}$$

پشتیبان، نشان‌دهنده درصد یا تعداد مجموعه‌ترانکنش‌هایی در کل مجموعه است که شامل هر دو مجموعه x و y باشد. اطمینان نیز به نوعی میزان وابستگی y را به x بیان می‌کند و از تقسیم پشتیبان قانون بر پشتیبان قسمت مقدم قانون به دست می‌آید. در این پژوهش از الگوریتم اپریوری^۸ برای استخراج قوانین انجمنی استفاده شده که از مهم‌ترین الگوریتم‌ها در این زمینه است. مزیت اصلی این الگوریتم در استفاده از اصل اپریوری است؛ به این صورت که اگر مجموعه‌ای از عناصر مکرر باشد، تمام زیرمجموعه‌های غیر تهی آن نیز مکرر خواهد بود. استفاده از این اصل سبب می‌شود که این الگوریتم حجم محاسباتی کمتری نسبت به روش‌های دیگر داشته باشد (تان و همکاران، ۲۰۰۶).

-
1. Single Linkage
 2. Complete Linkage
 3. Average Linkage
 4. Unsupervised
 5. Support
 6. Confidence
 7. Apriori

روش‌شناسی پژوهش

رویکرد این پژوهش کیفی - کمی، ماهیت و هدف آن اکتشافی و روش پژوهش، مطالعه موردی است. همچنین از آنجایی که این پژوهش، تغییرات رفتار مشتری و عضویت وی به بخش‌های مختلف را در بازه‌های زمانی متعددی در طول زمان مورد تحلیل و بررسی قرار می‌دهد، از نوع پژوهش‌های در طول زمان^۱ است.

مطالعه موردی این پژوهش، یکی از اپراتورهای مطرح تلفن همراه در ایران است و ۱۵۲ مورد از مشتریانی که حالت پیش‌پرداخت محسوب می‌شوند، مورد بررسی و تحلیل قرار گرفته‌اند. برای تجزیه و تحلیل داده‌ها و استخراج الگوهای حاکم بر جابه‌جایی مشتریان بین بخش‌های مختلف در طول زمان، از روش‌های داده‌کاوی استفاده شده و روشی ترکیبی مبتنی بر الگوریتم K-means، روش‌های خوشه‌بندی سلسله‌مراتبی و قوانین انجمنی معرفی شده است. روش پیشنهادی را می‌توان در قالب چهار فاز بیان کرد. فرایند اجرایی کار در شکل ۱ نشان داده شده است. در ادامه، روش پژوهش بهتفکیک هر فاز توضیح داده می‌شود.

فاز صفر به جمع‌آوری، آماده‌سازی و پیش‌پردازش داده مربوط می‌شود که از دو گام تشکیل شده است. در گام اول انتخاب و جمع‌آوری داده‌های مورد نیاز انجام می‌گیرد. در گام دوم نیز، پیش‌پردازش و آماده‌سازی داده‌ها صورت گرفته و مشکلاتی مانند پُربنودن برخی از مشخصه‌ها، داده‌های غیر طبیعی و تکراری مورد بررسی قرار می‌گیرند. این گام برای بهبود کیفیت داده‌ها انجام می‌شود و از اهمیت زیادی برخوردار است.

در فاز یک، گروه‌بندی مشتریان در هر یک از بازه‌های زمانی انجام می‌شود. می‌توان این فاز را در قالب سه گام بیان کرد. ابتدا در گام اول، داده‌ها به فرمت مناسب برای خوشه‌بندی تبدیل می‌شوند. در این فرمت رکوردها نشان‌دهنده مشتریان و مشخصه‌ها ییانگر فراوانی، حجم تبادل مالی و تأخیر هستند. در این مرحله فرایند نرم‌افزار سازی داده‌ها نیز انجام می‌شود. در گام دوم، خوشه‌بندی مورد نظر با استفاده از الگوریتم K-means انجام می‌شود. روش K-means از روش‌های فرآیند و پُرکاربرد خوشه‌بندی است که در پایگاه داده‌های کوچک و متوسط بسیار خوب عمل می‌کند (هن و گمبر، ۲۰۰۶) و همچنین در بخش‌بندی مشتری زمانی که تعداد مشتریان خیلی زیاد نباشد، رتبه اول را به لحاظ استفاده به خود اختصاص داده است. درنهایت، در گام سوم کیفیت خوشه‌بندی در هر یک از بازه‌ها با استفاده از شاخص دان^۲ انجام شده و بهترین حالت خوشه‌بندی در هر دوره استخراج می‌شود. در ادامه خوشه‌های به دست آمده مورد تحلیل و تفسیر قرار گرفته و فرایند برچسب‌گذاری انجام می‌شود.

فاز صفر: جمع‌آوری پیش‌پردازش و آماده‌سازی داده

انتخاب و جمع‌آوری داده‌های مورد نیاز از مجموعه داده اپراتور مورد نظر

پیش‌پردازش و آماده‌سازی داده‌ها

فاز یک: بخش‌بندی مشتریان در بازه‌های زمانی مختلف بر اساس تغییرات مشخصه‌های RFM

آماده‌سازی نهایی داده‌ها برای خوش‌بندی

خوش‌بندی مشتریان با استفاده از الگوریتم K-means

ارائه نتایج بهترین حالت خوش‌بندی و برچسب‌گذاری خوش‌بندی

فاز دو: شناسایی گروه‌های رفتاری مشتریان در مهاجرت به بخش‌های مختلف در طول زمان

استخراج دنباله‌های انتقال مشتریان به بخش‌های مختلف در بازه زمانی مورد بررسی

خوش‌بندی دنباله‌های انتقال با استفاده از روش‌های خوش‌بندی K-means و سلسله‌مراتبی

انتخاب بهترین نتایج خوش‌بندی

تحلیل خوش‌ها و استخراج گروه‌های رفتاری مختلف

تعریف متغیر جدید و کشف ویژگی‌های غالب با استفاده از قوانین انجمانی

فاز سه: شناسایی مشتریان متحرک و گروه‌بندی مشتریان بر اساس پویایی و تأثیرگذاری در تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها

شكل ۱. روش پژوهش

فاز دو مربوط به شناسایی گروههای رفتاری مختلف مشتریان، در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان است. در گام اول دنباله‌های مهاجرت تک‌تک مشتریان استخراج می‌شود. در این مرحله با یک دنباله از عضویت‌های مشتری به بخش‌های مختلف در طول زمان، برای هر یک از مشتریان مواجه هستیم، در مرحله بعدی تلاش می‌شود با استفاده از روش‌های خوشبندی، گروههای رفتاری مختلف در مهاجرت مشتری به بخش‌های مختلف استخراج شود. برای این کار، دنباله‌های به دست آمده از مشتریان با استفاده از روش‌های خوشبندی افزایی و سلسله‌مراتبی خوشبندی شده و بهترین حالت آن انتخاب می‌شود. خوشبندی سلسله‌مراتبی یکی از روش‌های اصلی و کارا در خوشبندی داده‌های دنباله‌ای است و معمولاً نسبت به سایر روش‌ها در داده‌های دنباله‌ای، جواب‌های بهتری می‌دهد. از روش‌های معمول خوشبندی مانند K-means نیز می‌توان با در نظر گرفتن فاصله همینگ^۱ در این موارد استفاده کرد (دُنگ و پی، ۲۰۰۷).

درنهایت، خوشبندی به دست آمده تحلیل و تفسیر شده و گروههای رفتاری مختلف استخراج می‌شوند و بر اساس نتایج کسب شده، متغیر جدیدی که بیانگر گروههای مختلف رفتاری است، تعریف شده و ارتباط آن و مشخصه‌های دموگرافیک با استفاده از قوانین انجمانی و الگوریتم اپریوری تحلیل می‌شوند. قوانین انجمانی از روش‌های کارا در داده‌کاوی است که به کشف ارتباط بین ویژگی‌ها با رویکرد توصیفی می‌پردازد و الگوریتم اپریوری نسبت به سایر الگوریتم‌هایی که به کشف قوانین انجمانی می‌پردازند، کارتر است (آن، إسْتِينِيَّج و كومار، ۲۰۰۶).

با استفاده از قوانین به دست آمده، می‌توان ویژگی‌های غالب بخش‌های مختلف را به لحاظ نوع جنسیت و گروههای سنی بررسی کرد و عمومیت و اطمینان نتایج را با شاخص‌های پشتیبان و اطمینان سنجید. همچنین قوانین به دست آمده در قالب قوانین اگر و آنگاه بوده و برای کاربران قابل درک است.

فاز سه مربوط به شناسایی مشتریان متحرک و بررسی تأثیرات پویایی گروههای مختلف رفتاری مشتریان بر تغییرات بخش‌ها است. در این مرحله، گروه‌بندی جدیدی از مشتریان بر اساس تحلیل‌های انجام‌شده، ارائه می‌شود. همچنین ارتباط بین گروههای جدید و مشخصه‌های دموگرافیک با استفاده از قوانین انجمانی تحلیل می‌شوند.

یافته‌های پژوهش

صنعت تلفن همراه یکی از صنایع رقابتی در دنیای امروزه است و در بین صنایع مخابراتی و ارتباطی، رو به رشدترین آنها بهشمار می‌رود (کیم و یون، ۲۰۰۴؛ والتسی و کیو، ۱۹۹۸ و کیم،

پارک و جیونگ، ۲۰۰۴). در ایران نیز، صنعت تلفن همراه به سمت خصوصی شدن پیش می‌رود و با وجود شرکت‌هایی چون، همراه اول، ایرانسل، تالیا، رایتل و...، به یک صنعت رقابتی تبدیل شده است (حاجی آخوندی، هاشم‌زاده خوراسگانی، رحمانی یوشانلوئی و میرکاظمی مود، ۱۳۹۲ و حسینی، بحرینی‌زاده و ضیائی‌بیده، ۱۳۹۱). در این پژوهش بر یکی از اپراتورهای مطرح تلفن همراه در ایران تمکز شده و روشی که شرح آن پیش از این گفته شد، روی داده‌های تماس‌های مشتریان در این شرکت پیاده‌سازی شده است. براساس بررسی‌ها و مصاحبه با کارشناسان این اپراتور، نیاز به بخش‌بندی مشتریان در این شرکت احساس شده و بخش‌بندی مشتریان بر اساس مشخصه‌های سن و متوسط درآمد بهارای هر واحد^۱ انجام شده است. ایندۀ بخش‌بندی پژوهش با کمک کارشناسان بازاریابی این اپراتور انجام گرفت. در این بخش به چگونگی پیاده‌سازی و ارائه نتایج و یافته‌های پژوهش، به تفکیک گام‌های بیان شده در روش پژوهش پرداخته می‌شود.

جمع‌آوری، پیش‌پردازش و آماده‌سازی داده (فاز صفر)

قبل از پیاده‌سازی روش مورد نظر، فرایند آماده‌سازی و پیش‌پردازش برای بهبود کیفیت داده‌ها در این فاز انجام شده است. داده‌های مورد بررسی در این پژوهش، رکوردهای تماس مشتریان یکی از اپراتورهای مطرح تلفن همراه در ایران است که در نرمافزار پایگاه داده اوراکل جمع‌آوری و ذخیره شده است.

مجموعه داده اولیه، شامل تراکنش‌های مشتریان در مدت چهار ماه (از تاریخ ۱ خرداد تا ۳۱ شهریور سال ۱۳۹۰)، رکوردهای تماس ۱۵۲ مشترک و مشخصات جمعیت‌شناختی آنها است. تعداد ۴۶۹۰۲ تماس، رکوردهای تماسی این مشتریان طی چهار ماه است. این داده‌ها به صورت تصادفی، از مشتریان یکی از پیش‌شماره‌هایی نمونه‌برداری شده است که مربوط به حالت پیش‌پرداخت بوده است. این مجموعه داده، از هفت مشخصه تلفن مشترک، نوع تماس (درون‌شهری / برون‌شهری)، تاریخ تماس، مدت زمان مکالمه، جنسیت مشترک، تاریخ تولد مشترک و سطح تحصیلات مشترک تشکیل شده است. از میان این مشخصه‌ها، بنا بر هدف پژوهش و همچنین ناقص بودن اطلاعات مشخصه‌های جمعیت‌شناختی، فقط مشخصه‌های تلفن مشترک، تاریخ تماس و مدت زمان تماس برای انجام پژوهش انتخاب شدند. در این گام مواردی چون داده‌های ناقص و مفقوده، مقادیر دارای خطأ، ناسازگاری، اریبی و... نیز مورد بررسی قرار گرفت و داده‌ها به فرمتی تبدیل شدند که برای پیاده‌سازی روش‌ها مناسب باشند.

بخش‌بندی مشتریان در بازه‌های زمانی مختلف بر اساس تغییرات مشخصه‌های RFM (فاز یک)

در فاز یک، مقدار تغییرات مشخصه‌های RFM برای هر یک از مشتریان در بازه‌های زمانی مختلف به دست آمده و خوشبندی مشتریان بر اساس این مشخصه‌ها با استفاده از الگوریتم K-means انجام گرفته است. گفتنی است که بازه زمانی، هفتگی در نظر گرفته شده و نرمال‌سازی داده‌ها با استفاده از نرمال‌سازی مینیمم - ماکزیمم انجام شده است. بررسی کیفیت خوشبندی در هر یک از بازه‌های زمانی نیز با استفاده از شاخص دان انجام شده که یکی از بهترین شاخص‌ها در ارزیابی کیفیت خوشبندی است. این شاخص به تحلیل‌گر کمک می‌کند تا خوشبندی‌هایی مترافق‌با مرزهای مشخص داشته باشد. در این شاخص دو معیار شامل حداکثر فاصله درون خوشبندی و حداقل فاصله بروز خوشبندی، بهشکلی که در رابطه ۲ نشان داده شده، در نظر گرفته می‌شود.

$$D_{nc} = \min_{t=1,2,\dots, nc} \left\{ \min_{j=t+1,\dots, nc} \left(\frac{d(c_i, c_j)}{\max_{k=1,\dots, nc} \text{diam}(c_k)} \right) \right\} \quad \text{رابطه ۲}$$

در پیاده‌سازی الگوریتم K-means، تعداد خوشبندی (K) بر اساس نظرات خبرگان و کارشناسان اپراتور از ۲ تا ۱۲ در نظر گرفته شده و بهترین حالت با استفاده از شاخص دان استخراج شده است. برای نمونه مقادیر شاخص دان در بازه زمانی سوم، در جدول ۱ آورده شده است. جدول ۲ نیز مراکز خوشبندی را برای این بازه زمانی نشان می‌دهد.

جدول ۱. مقادیر شاخص دان به ازای مقادیر مختلف K (T₃)

K	Dunn Index(T ₃)
۲	۱/۱۵
۳	۱/۳۲
۴	۰/۸۰
۵	۰/۷۶
۶	۱/۱۶
۷	۱/۱۶
۸	۱/۱۶
۹	۱/۰۶
۱۰	۱/۰۸
۱۱	۰/۸۲
۱۲	۱/۰۲

جدول ۲. مراکز خوشه‌ها (T₃)

Cluster	R3_Mean	F3_Mean	M3_Mean	Number of Items
cluster-1	.۰/۴	۲۰/۲۱	۱۲۳۱/۸۵	۱۱۶
cluster-2	.	۱۶۶/۵۰	۹۹۷۷/۷۵	۴
cluster-3	۴/۶	۵	۲۱۴	۱۰

همان‌طور که در روش پژوهش گفته شد، در ادامه فرایند، باید تفسیر و برچسب‌گذاری خوشه‌ها انجام شود. شیوه برچسب‌گذاری برای مشخصه‌های R، F و M با توجه به میانگین آنها در بازه زمانی مورد بررسی، دو حالت High و Low در نظر گرفته شده که با نماد H و L نشان داده شده است. به گفته‌ای اگر برای یک خوشه، میانگین هر یک از این متغیرها از میانگین کل این متغیر در بازه زمانی مربوطه بزرگتر باشد، برچسب H و در غیر این صورت برچسب L درنظر گرفته شده است.

بررسی خوشه‌ها نشان می‌دهد که در مورد دو برچسب LHH و HLL، دو نوع گروه رفتاری وجود دارد. برخی از بخش‌هایی که برچسب LHH دارند، از مقادیر M بسیار بالایی برخوردارند که در مقایسه با سایر بخش‌ها از این نوع، ویژه و خاص هستند. همچنین در گروه رفتاری HLL نیز برخی از بخش‌ها وجود دارند که میزان M آنها به نسبت سایر بخش‌هایی از این نوع، بسیار پایین است. بنابراین از آنجایی که بررسی جایه‌جایی مشتری در سطوح مختلف ارزشی نیز اهمیت داشته، دو برچسب مختلف برای این دو نوع گروه رفتاری تعریف شده است:

- گروه‌های رفتاری LHH-1 و LHH-2 که به ترتیب نشان‌دهنده سطوح ارزش درجه ۱ و درجه ۲ هستند. در واقع مشتریان گروه اول، سودآوری بسیار ویژه‌ای نسبت به گروه دوم دارند.

- گروه‌های رفتاری HLL-1 و HLL-2 که به ترتیب نشان‌دهنده سطوح ارزش درجه ۱ و درجه ۲ هستند. در واقع مشتریان گروه دوم مشتریانی هستند که ارزش بسیار کمی برای شرکت ایجاد می‌کنند.

بر این اساس بخش‌های به دست آمده برای بازه‌های زمانی مختلف در جدول ۳ نشان داده شده است. مقدار یک نشان‌دهنده وجود آن بخش در بازه زمانی مربوطه بوده و مقدار صفر بیانگر این است که آن بخش در بازه زمانی مربوطه وجود نداشته است. همان‌طور که مشخص است بخش‌های LLL-1، LHH-1 و HLL-1 در تمامی دوره‌ها وجود دارند و سایر بخش‌ها در برخی از بازه‌های زمانی تشکیل شده‌اند.

جدول ۳. بخش‌های مختلف مشتریان در بازه‌های زمانی (T₁-T₁₆)

LHH-2	LHH-1	LHL	LLL	HLL-2	HLL-1	HLH	HHH	بخش‌های مشتریان زمان
۱	۱	۱	۱	۱	۱	۰	۰	T1
۱	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۱	T2
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T3
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T4
۱	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T5
۱	۱	۰	۱	۱	۱	۱	۱	T6
۱	۱	۰	۱	۱	۱	۱	۱	T7
۱	۱	۰	۱	۱	۱	۰	۰	T8
۱	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T9
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T10
۱	۱	۰	۱	۱	۱	۰	۰	T11
۱	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T12
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T13
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۱	T14
۱	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۱	T15
۰	۱	۰	۱	۰	۱	۰	۰	T16

شناسایی گروه‌های رفتاری مشتریان در مهاجرت به بخش‌های مختلف در طول زمان (فاز دو)

هدف از این مرحله، شناسایی گروه‌های رفتاری مشتریان در مهاجرت به بخش‌های مختلف در طول زمان است. برای این کار، ابتدا دنباله‌های عضویت مشتریان به بخش‌های مختلف در طول زمان برای هر یک از مشتریان استخراج شده است. سپس دنباله‌های به دست آمده با استفاده از الگوریتم افزایی K-means و روش‌های سلسه‌مراتبی پیوند تکی، پیوند کامل و پیوند متوسط خوشبندی شده است. نوع فاصله همینگ در نظر گرفته شده و نتایج به دست آمده با استفاده از شاخص دان مورد ارزیابی قرار گرفته است.

جدول ۴ مقایسه نتایج به دست آمده از چهار الگوریتم مذکور را نشان می‌دهد. نتایجی که از الگوریتم سلسه‌مراتبی پیوند متوسط به دست آمد، تعداد بهینه خوشبندی را برابر با ۸ و مقدار شاخص دان را برابر با ۰/۸۸ نشان داد. شایان ذکر است که استفاده از روش‌های سلسه‌مراتبی در خوشبندی داده‌های دنباله‌ای را ذنگ و پی (۲۰۰۷) پیشنهاد کرده‌اند که نتایج حاصل از این

پژوهش نیز شاهدی بر این ادعا است. تعداد مشتریانی که در خوشة اول تا هشتم قرار گرفته‌اند، به ترتیب برابر با ۱، ۲، ۵، ۸، ۱۰، ۱۱۶ و ۴ است.

جدول ۴. مقایسه الگوریتم‌های مختلف با استفاده از شاخص دان

K	Single Linkage	Complete Linkage	Average Linkage	K-means
۲	.۰/۵۶	.۰/۳۱	.۰/۴۴	.۰/۱۳
۳	.۰/۵۰	.۰/۳۱	.۰/۴۴	.۰/۰۶
۴	.۰/۵۰	.۰/۳۱	.۰/۳۱	.۰/۱۳
۵	.۰/۵۰	.۰/۳۶	.۰/۳۶	.۰/۰۷
۶	.۰/۴۴	.۰/۱۴	.۰/۵۰	.۰/۰۷
۷	.۰/۴۴	.۰/۱۵	.۰/۳۸	.۰/۰۷
۸	.۰/۴۴	.۰/۱۸	.۰/۸۸	.۰/۰۶
۹	.۰/۴۴	.۰/۱۷	.۰/۳۶	.۰/۰۷
۱۰	.۰/۴۴	.۰/۴۲	.۰/۵۵	.۰/۰۵
۱۱	.۰/۴۴	.۰/۶۰	.۰/۵۶	.۰/۰۶
۱۲	.۰/۴۴	.۰/۵۰	.۰/۳۶	.۰/۰۶

نمونه‌هایی از دنباله‌های مربوط به هر یک از این خوشه‌ها در جدول ۵ نشان داده شده است. در ادامه خوشه‌های به دست آمده تفسیر می‌شود. نمونه مربوط به هر خوشه در داخل پرانتز نشان داده شده است.

خوشة اول: همان‌طور که اشاره شد این خوشه شامل یک مشتری است که درواقع داده پرتو محسوب می‌شود. بررسی رفتار این مشتری در عضویت به بخش‌های مختلف در طول شانزده بازه زمانی مورد بررسی نیز، نشان می‌دهد که در حقیقت رفتار متفاوتی با سایر مشتریان دارد. این مشتری طی زمان مورد بررسی در بخش‌های مختلف با الگوهای رفتاری متفاوت و همچنین سطوح ارزشی مختلف قرار گرفته است. این بخش‌ها عبارتند از: LHH-1، LHH-2، HLL-1 و HLL. این مشتری حتی در برخی از بازه‌های زمانی، یک تماس نیز برقرار نکرده است. پویایی این مشتری سیلار قابل توجه است. توزیع فراوانی قرار گرفتن این مشتری در بخش‌های مذکور کمایش یکسان است (ردیف ۱ جدول ۵).

جدول ۵. نمونه هایی از دنباله های مشتریان در هشت خوش بدهی

خوشه دوم: این خوشه شامل دو مشتری است که بین بخش های HLL-1 و HLL-2 هستند. جابه جا می شوند و در برخی از بازه های زمانی هیچ تماسی برقرار نمی کنند. آنچه درخصوص این دو مشتری شایان ذکر است، اینکه ایشان به صورت تصادفی و بدون قاعده بین سطوح متوسط و کارزار **مشتریان وضعیت** بدون تماس جابه جا می شوند و الگوی رفتاری مشخصی در خصوص رشد یا کاهش ارزش آنها وجود ندارد. تأثیر این دو مشتری در تشکیل بخش HLL-2

در برخی از بازه‌ها قابل توجه است. این گروه کوچک را «مشتریان پویا، گامنژالم و می‌قابعده» می‌نامیم (ردیف ۲ جدول ۵).

خوشه سوم: این گروه شامل هشت مشتری یا مشترکانی است که تا مقطعی از زمان، در اکثر بازه‌های زمانی هیچ‌گونه تماسی برقرار نکرده‌اند؛ اما از دوره نهم، دهم و یازدهم به بعد، گهگاهی در این وضعیت قرار گرفته‌اند یا دیگر به این وضعیت بازنگشته‌اند. در خصوص پویایی و الگوهای مهاجرت این گروه از مشتریان بعد از بازه‌های مذکور، می‌توان گفت که این مشتریان بیشتر بین بخش‌های LHH-2 و گاهی HLL-1، LLL-1 جابه‌جا شده‌اند. همان‌طور که مشخص است، بررسی الگوهای رفتاری این گروه از مشتریان در طول این شانزده دوره، روند رو به رشدی را نشان می‌دهد. بر این اساس این گروه را با عنوان «مشتریان پویا با روند ارزشی رو به رشد» نام‌گذاری می‌کنیم (ردیف ۳ و ۴ جدول ۵).

خوشه چهارم: این خوشه شامل ده مشتری است که به نوعی رفتاری مشابه با مشتریان خوشه قبلی دارند با این تفاوت که حضور این گروه در وضعیتی که حتی یک تماس نیز برقرار نکرده‌اند، بیشتر و پیوسته‌تر است. برخی از مشتریان این خوشه برای هفت دوره پی‌درپی، هیچ‌گونه تماسی برقرار نکرده‌اند. علاوه بر این، تفاوت عمده این خوشه با گروه قبلی در این است که این مشتریان پس از عضویت به بخش‌های دیگر در مقطعی از زمان، دوباره در بازه‌های زمانی بعدی در وضعیت No Call قرار گرفته‌اند. به بیان دقیق‌تر، این مشتریان پس از حضور در یک بازه زمانی پیوسته برای سه تا هفت دوره در بخش‌های دیگر، به وضعیت No Call برگشته‌اند. بر این اساس، روند رو به رشد پایداری برای این گروه ملاحظه نمی‌شود. با توجه به توضیحاتی که گفته شد، این گروه را «مشتریان پویای کم ارزش با الگوی رشد ناپایدار و مقطعی» نام‌گذاری می‌کنیم (ردیف ۵ و ۶ جدول ۵).

خوشه پنجم: این گروه که شامل پنج مشتری است، رفتار متضادی در مقابل گروه سوم از خود نشان داده‌اند. این گروه در دوره‌های ابتدایی بین بخش‌های مختلفی جابه‌جا شده‌اند و البته برخی از آنها گاهی در وضعیت No Call نیز قرار گرفته‌اند؛ اما پس از آن برای چهار یا پنج دوره پی‌درپی، در وضعیت Call No قرار گرفته و دوباره در بازه‌های زمانی بعدی به بخش‌های دیگر رفته‌اند. دو مورد از مشتریان این گروه بین بخش‌های LHH-1 و LLL جابه‌جا شده‌اند و گروه دیگر مشتری با پویایی بسیار زیاد بین بخش‌های LHH-2، LLL-1، HLL-1، LHL و HLH در حرکت بوده‌اند. پویایی زیرگروه دوم و نقش آنها در ایجاد بخش‌های

HLH که گهگاهی در طول شانزده بازه تشکیل شده‌اند، قابل توجه است *Call of SID* که عناوん «مشتریان پویا با روی گردانی جزئی»^۱، نام‌گذاری می‌کنیم (ردیف ۷ و جدول ۵).

خوشة ششم: بزرگترین گروه مشتریان، خوشة ششم با صدوشانزده مشتری است. نکته‌ای که در نگاه اول در مورد این بخش جلب توجه می‌کند، اینکه وضعیت No Call در مشتریان این گروه به‌ندرت مشاهده می‌شود و اغلب آنها حتی در یک بازه زمانی نیز در این وضعیت قرار نگرفته‌اند. نکته دیگر درخصوص این گروه، اینکه بیشتر مشتریان این گروه در بازه‌های زمانی قابل توجهی در بخش LLL قرار دارند. برخی از مشتریان نیز در تمامی دوره‌ها در این بخش قرار گرفته‌اند. بر این اساس این گروه را مشتریان وفادار معمولی می‌نامیم. در مرحله دوم بر اساس نظر خبرگان مبنی بر اینکه این بخش از گروه‌های کوچکتری با الگوهای رفتاری متفاوت و معنادار تشکیل شده است، بار دیگر با استفاده از الگوریتم‌هایی که به آنها اشاره شد، این گروه را خوشبندی کردیم. نتایج حاکی از آن است که سه گروه از مشتریان در این خوشة به صورت زیر وجود دارد:

- مشتریانی (۱۶ فرد) که بین LHH-1 و LHH-2 در بخش LLL جابه‌جا می‌شوند. این گروه را «مشتریان وفادار معمولی و پویا با قابلیت رشد ارزشی» نام‌گذاری می‌کنیم. می‌توان دو زیرگروه برای این بخش تعریف کرد: مشتریانی (۹ فرد) که بین LHH-1 و LHH-2 در بخش LLL جابه‌جا می‌شوند و گروه دیگری که بین LHH-2 و LLL در بخش LHH-2 زیرگروه دوم (۷ مشتری) در واقع مشتریانی هستند که در بازه‌هایی از زمان، بخش LHH-2 را تشکیل داده و با تغییر رفتار خود و قرار گرفتن در بخش LLL در برخی دوره‌ها، موجب می‌شوند که بخش LHH-2 در این بازه‌ها حذف شود (ردیف ۹ جدول ۵).
- مشتریانی (۹۲ مشتری) که در اکثر بازه‌های زمانی و حتی در تمامی دوره‌ها در بخش LLL قرار گرفته‌اند. برخی از این مشتریان، گاهی در وضعیت No Call قرار گرفته‌اند. ده مشتری در تمامی بازه‌ها در بخش LLL قرار دارند و بقیه در حداقل نیمی از بخش‌ها در هستند و در سایر زمان‌ها معمولاً به HLL-1 رفتند. درواقع این گروه از مشتریان سبب ده‌تایی را «مشتریان وفادار معمولی ایستا با ارزش متوسط» و زیرگروه دوم را «مشتریان وفادار معمولی نسبتاً ایستا با ارزش متوسط» می‌نامیم (ردیف ۱۰ جدول ۵).

Archive of SID

- مشتریانی (۸ فرد) که بین LLL، HLL-1 و HLL-2 جابه‌جا می‌شوند. برخی از این مشتریان گاهی به بخش‌های HHH و HLH نیز رفته‌اند. رفتار پویای این گروه و انتقال آنها به بخش‌های نامتعارف HHH، HLH و HLL-2 در واقع تأثیرگذاری آنها در ایجاد این بخش‌ها در برخی از بازه‌ها قابل توجه است. این گروه از مشتریان را «مشتریان وفادار معمولی و پویا با قابلیت نزول ارزشی» نام‌گذاری می‌کنیم (ردیف ۱۱ جدول ۵).

خوشه هفتم: این خوشه شش نفره، بیانگر مشتریانی است که درنهایت روی گردن^۱ شده‌اند. براساس استراتژی‌های بازاریابی این شرکت، مشتریانی که برای دست‌کم هشت هفتة پی‌درپی هیچ تماسی برقرار نکنند، مشتریان روی گردن شناخته می‌شوند. رفتار این گروه می‌تواند تا حدی الگوی غالب حاکم بر رفتار مشتریان در روی گردانی را نیز نشان دهد؛ بدین‌گونه که گروهی از مشتریان که در طول زمان به‌طور پیوسته در بخش‌های HLL-1 HLL یا No Call تواند درنهایت روی گردن می‌شوند. بخش LLL بیانگر مشتریانی است که تأخیر بالا و تواتر و حجم تبادل مالی کمی داشته‌اند. این خوشه را «مشتریان پویای روی گردن» نام‌گذاری می‌کنیم (ردیف ۱۲ جدول ۵).

خوشه هشتم: این گروه (۴ مورد) شامل مشتریانی است که در اغلب بازه‌ها در بخش LHH-1 حضور داشته‌اند و در برخی از بازه‌ها (سه بازه) نیز به LHH-2 رفته‌اند. این گروه، بخش وفادار و با ارزش مشتریان بوده و گروه هدف شرکت محسوب می‌شوند. بر این اساس این گروه را «مشتریان ایستای با ارزش و وفادار» می‌نامیم. رفتار ایستای این گروه از مشتریان موجب می‌شود که بخش LHH در تمامی بازه‌ها وجود داشته باشد (ردیف ۱۳ جدول ۵).

نتایج حاصل، دید مناسبی نسبت به الگوهای رفتاری مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان ایجاد می‌کند و می‌توان از نتایج آن در راستای بهبود استراتژی‌های بازاریابی استفاده کرد. در بخش نهایی پیشنهادهایی در این راستا رائمه می‌شود.

در ادامه مشخصه جدیدی با نام Cluster، بر اساس گروههای اصلی به‌دست‌آمده که شامل هفت مورد هستند (خوشه ۲ تا خوشه ۸) تعریف شده و ارتباط آن با متغیرهای جنسیت و سن با استفاده از قوانین انجمانی تحلیل شده است. در تحلیل ویژگی‌های غالب گروه‌ها می‌توان از ویژگی‌های دیگری چون وضعیت تأهل، سطح درآمد، سطح تحصیلات، منطقه جغرافیایی و... نیز، استفاده کرد که داده‌های آن در این پژوهش در دسترس نبوده است.

شایان ذکر است که متغیر سن در چهار حالت کوچکتر و مساوی ۱۸ سال، بین ۱۹ سال و ۲۵ سال، بین ۲۶ سال و ۳۹ سال و بالاتر از ۴۰ سال با توجه به نظر خبرگان در نظر گرفته شده است. حداقل اطمینان برابر با ۷۰ درصد و حداقل پشتیبان نیز برابر با ۲/۵ درصد در نظر گرفته شده است. نتایج حاصل شامل سه مورد است که در ردیفهای ۱ تا ۳ جدول ۶ نشان داده شده است.

جدول ۶. قوانین انجمنی به دست آمده

ردیف	مقدم	تالی	اطمینان	پشتیبان
۱	خوش = ۶	جنسیت = مرد	%۷۳/۲۸	%۵۶/۲۹
۲	خوش = ۸	جنسیت = مرد	%۱۰۰	%۲۶۵
۳	خوش = ۸	سن = ۴ (بیش از ۴۰)	%۱۰۰	%۲۶۵
۴	گروه = ۱	جنسیت = مرد	%۷۰/۸۳	%۴۵/۰۳

همان طور که بر اساس قوانین به دست آمده مشخص است، در مورد گروه ۸ (مشتریان ایستای با ارزش و وفادار)، می‌توان با اطمینان ۱۰۰ درصد گفت که جنسیت ایشان مرد و سن ایشان بالای ۴۰ سال است. به نظر می‌رسد این افراد کسانی با سطح درآمد ثبیت شده‌ای هستند و رویه ثابتی در استفاده از تلفن همراه دارند؛ به احتمال ابزار کار این گروه تلفن همراه است. قانون اول نیز گویای آن است که اشخاص قرار گرفته در خوشة ششم (مشتریان وفادار معمولی) با اطمینان ۷۳/۲۸ درصد، جنسیت مرد دارند. در مورد سایر خوشه‌ها قانونی با اطمینان بالا به دست نیامد. این موضوع می‌کند که الگوی غالبی در مورد ویژگی‌های دموگرافیک سن و جنسیت در سایر گروه‌ها وجود ندارد.

شناسایی مشتریان متحرک و گروه‌بندی مشتریان بر اساس پویایی و تأثیرگذاری در تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها (فاز سه)

در کنار تحلیل الگوهای رفتاری گروه‌های مختلف رفتاری مشتریان (الگوهای رشد، نزول، روزی گردانی...) به شرحی که در بخش قبل توصیف شد، نوع دیگری از گروه‌های رفتاری مشتریان به لحاظ تغییراتی که در بخش‌ها هنگام جابه‌جایی‌ها و انتقالات مشتری و درواقع پویایی رفتاری وی حاصل می‌شود، قابل توجه بوده و جای بحث دارد. بر این اساس، بحث جدیدی در این مقاله با عنوان تأثیرات پویایی مشتری در تغییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها به میان این آید و گروه‌بندی جدیدی در این راستا ارائه می‌شود که در ادامه با جزئیات بیشتری به توضیح آن می‌پردازیم.

همان‌طور که در جدول ۳ نشان داده شد، بخش‌های LLL و LHH-1 در تمامی دوره‌ها حضور داشته و بخش‌های HHH، HHL، LHL و HLL در برخی از بازه‌ها تشکیل شده‌اند. همچنین بخش-2 LHH در بسیاری از بازه‌ها وجود داشته و در برخی دوره‌ها حذف شده است. علاوه‌بر این، ویژگی‌های هر یک این بخش‌ها نیز به لحاظ مشخصه‌های RFM و اندازه (تعداد مشتریان) آنها در طول این شانزده بازه تغییر کرده است. چگونگی این تغییرات با توجه به توضیحاتی که در تحلیل خوش‌ها بیان شد، قابل تفسیر و درک است. همان‌گونه که در تفسیر خوش‌های دوم، پنجم و ششم مشاهده شد، برخی از مشتریان پویا با رفتار متغیر خود، بخش‌های ناپایداری، شامل HHH، HHL و LHL و HLL-2 را در برخی از بازه‌ها ایجاد می‌کنند. در تفسیر خوش‌های ششم نیز اشاره شد، گروه کوچکی از مشتریان وجود دارند که با تغییر رفتار خود و انتقال به بخش LHH در برخی از بازه‌ها، موجب می‌شوند بخش-2 LHH در این بازه‌ها حذف شود. افزون‌بر این، دسته‌ای از مشتریان بین بخش‌های مشخصی که اغلب LHH-1، LHH-2 و LLL هستند، جابه‌جا شده و فقط باعث تغییر مشخصه‌های محتوای این بخش‌ها در طول زمان می‌شوند. برخی از مشتریان نیز مانند مشتریان با ارزش و وفادار خوش‌هشتم، رفتار ثابتی داشته و مقادیر مشخصه‌های RFM آنها در طول زمان تغییرات قابل توجهی نمی‌کند و موجب می‌شوند که بخش-1 LHH در طول زمان حفظ شود.

بنابراین بررسی تغییرات بخش‌ها و الگوهای رفتاری مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف نشان می‌دهد که گروهی از مشتریان هستند که با تغییر رفتار خود باعث تغییرات ساختاری یا محتوای می‌شوند. منظور از تغییرات ساختاری حذف یا اضافه‌شدن یک بخش در طول زمان، یا ترکیب دو بخش با یکدیگر، یا تقسیم یک بخش به دو بخش دیگر است. منظور از تغییرات محتوای نیز، کوچک و بزرگ‌شدن اندازه بخش‌ها (تعداد مشتریان آنها) یا تغییرات مشخصه‌های RFM بخش‌ها است. بر این اساس می‌توان گروه‌های مختلفی از مشتریان بر اساس تأثیری که در شکل‌دهی و تغییرات ساختاری و محتوای بخش‌ها دارند، تعریف و ارائه کرد.

در ادامه تعاریف جدیدی از پویایی مشتری بر اساس ماهیت رفتار پویایی وی و تأثیرگذاری آن در تغییرات بخش‌ها ارائه می‌کنیم که می‌تواند در تحلیل تغییرات بخش‌ها چه از لحاظ ساختاری و چه از لحاظ محتوای بسیار مؤثر بوده و در پیش‌بینی وضعیت آتی بخش‌ها مؤثر واقع شود. این سه گروه از مشتریان عبارتند از:

۱. مشتریان سازنده و تثبیت‌کننده ساختار: مشتریانی که رفتارشان در طول زمان تغییر قبل توجهی نمی‌کنند و معمولاً به‌طور ثابت در یکی از بخش‌ها وجود دارند. درواقع این مشتریان باعث می‌شوند که بخش‌های پایداری با ویژگی‌های مشخصی در طول زمان وجود داشته باشند؛

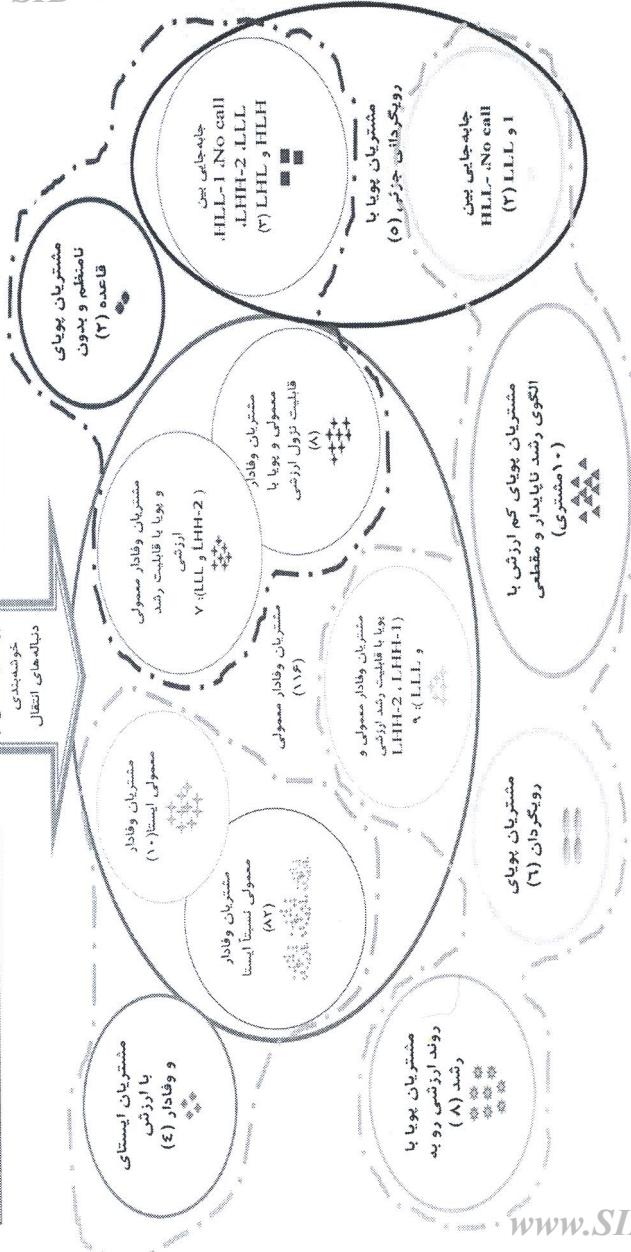
ما این مشتریان را مشتریان سازنده و ثبت‌کننده ساختار می‌نامیم، مانند *گروههایی که در این خلاصه LHH-1 و LHH-2 ثابت بودند*. به طور خلاصه این مشتریان شامل گروههای «مشتریان ایستای وفادار و با ارزش»، «مشتریان معمولی وفادار ایستا» و «مشتریان معمولی وفادار نسبتاً ایستا» هستند. این گروه از مشتریان شامل ۹۶ مورد است و کمابیش ۶۴ درصد از کل مشتریان در این گروه قرار دارد.

۲. مشتریان متحرک ساختارسازگار؛ مشتریان متحرکی که بین بخش‌های اصلی ساختار پایدار بخش‌ها جایه‌جا می‌شوند و باعث تغییرات محتوایی بخش‌ها، از جمله کوچک و بزرگ‌شدن اندازه بخش‌ها می‌شوند؛ اما موجب تغییرات اساسی در ساختار بخش‌ها و درواقع تغییرات ساختاری بخش‌ها نمی‌شوند. ما این مشتریان را مشتریان متحرک ساختار سازگار می‌نامیم. درواقع این مشتریان بین بخش‌های LHH-1، LHH-2 و LLL جایه‌جا شده و فقط سبب تغییرات محتوایی این بخش‌ها می‌شوند. به طور خلاصه این گروه شامل «مشتریان پویا با روند ارزشی رو به رشد»، «مشتریان پویایی کم‌ارزش با الگوی رشد ناپایدار و مقطعی»، «مشتریان پویایی روی گردن»، گروه کوچکی از «مشتریان وفادار معمولی و پویا با قابلیت رشد ارزشی» و گروه کوچکی از «مشتریان پویا با روی گردانی جزئی» هستند. این گروه از مشتریان ۳۵ مورد هستند و کمابیش ۲۳ درصد از کل مشتریان را تشکیل می‌دهند.

۳. مشتریان متحرک ساختارشکن؛ گروه سوم مشتریانی هستند که بین بخش‌های مختلف جایه‌جا شده و پویایی رفتار آنها به حدی است که سبب تغییرات ساختاری در بخش‌ها می‌شوند. برای نمونه، ممکن است بخشی در طول زمان اضافه یا حذف شود، یا بخشی از مشتریان به دو بخش دیگر شکسته شود، یا دو بخش با یکدیگر ترکیب شوند. ما این گروه از مشتریان را مشتریان متحرک ساختارشکن می‌نامیم. به این گروه از مشتریان و چگونگی تأثیر آنها در ایجاد بخش‌های ناپایدار در طول زمان اشاره شد. این گروه از مشتریان درمجموع شامل ۲۰ مشتری در قالب چهار گروه «مشتریان پویای نامنظم و بدون قاعده»، «مشتریان وفادار معمولی با قابلیت نزول ارزشی»، گروه کوچکی از «مشتریان وفادار معمولی و پویا با قابلیت رشد ارزشی» و گروه کوچکی از «مشتریان پویا با روی گردانی جزئی» هستند و ۱۳ درصد کل مشتریان را به خود اختصاص داده‌اند.

گروه‌های رفتاری مختلف مشتریان و همچنین دسته‌بندی جدیدی که در قالب سه گروه انجام گرفت، در شکل ۲ نشان داده شده است. اعداد داخل پرانتز، تعداد مشتریان هر یک از بخش‌ها را نشان می‌دهد.

Archive of SID



شکل ۳. گروه‌های دفتری مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف و دسته‌بندی جدید ارائه شده

با توجه به شکل مشخص است که هر یک از گروههای سه‌گانه، از پرسنل‌گروههای فناوری تشکیل شده‌اند. شایان ذکر است که پس از حذف مشتریان پویای ساختارشکن و خوشبندی مجدد مشتریان در بازه‌های زمانی، سه بخش از مشتریان در تمامی بازه‌ها (LHH و HLL و LL) وجود داشتند. در واقع با شناسایی و حذف این گروه از مشتریان که به نوعی عامل مخل^۱ داده پرتو محاسبه می‌شوند، می‌توان به ساختار اصلی و پایدار بخش‌های مشتریان در طول زمان پی برد و بر این اساس استراتژی‌های بازاریابی مناسب ارائه کرد. بررسی ویژگی‌های مشتریان هر یک از این گروه‌ها نیز می‌تواند مثمر ثمر واقع شود. همچنین می‌توان با استفاده از روش‌های پیش‌بینی، تغییرات مشخصه‌های بخش‌های دوره‌های آتی را برآورد کرد.

در ادامه برای کشف ویژگی‌های غالب این سه گروه، به طور مشابهی که در بخش قبل ارائه شد، مشخصه جدیدی با عنوان Category بر اساس گروههای سه‌گانه مذکور تعریف شد. نتایج حاصل از پیاده‌سازی قوانین انجمنی شامل یک قانون است که در ردیف ۴ جدول ۶ نشان داده شده است. این قانون بیان می‌کند که در گروه اول (مشتریان سازنده و تثبیت‌کننده ساختار) با اطمینان ۸۰/۸۳ درصد، جنسیت مشتریان مرد است. در کل با استفاده از چهار قانون به دست آمده، می‌توان به این نتیجه رسید که الگوهای کمابیش ایستایی در استفاده از تلفن همراه در این اپراتور دارند، مشتریان وفادار (با ارزش یا معمولی) به شمار می‌روند که بیشتر آنها مرد هستند.

نتیجه‌گیری و پیشنهادها

در این مقاله روش ترکیبی جدیدی مبتنی بر روش‌های خوشبندی K-means، سلسه‌مراتبی و قوانین انجمنی برای شناسایی گروههای رفتاری مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان و همچنین تحلیل ویژگی‌های غالب این گروه‌ها ارائه شد.

مطالعات پیشین، بیشتر از زنجیره مارکوف برای مدل‌سازی جایه‌جایی مشتری بین بخش‌های مختلف استفاده کرده‌اند و مطالعات بسیار اندکی در زمینه کشف الگوهای غالب جایه‌جایی انجام گرفته است. در پژوهش‌های قبلی برای استخراج الگوهای غالب، از روش‌های سیستماتیک و کمی استفاده نشده است، بلکه با شمارش دنباله‌های موجود و انتخاب حداقل فراوانی آنها، این الگوها استخراج شده‌اند. در این مقاله رویکردی نوین در قالب استخراج دنباله‌ها و خوشبندی این دنباله‌ها ارائه شد که می‌توان آن را یک روش کلی و عمومی شمرد و برای کشف الگوهای حاکم و شناسایی گروههای رفتاری مختلف مشتریان در جایه‌جایی بین بخش‌ها، مورد استفاده قرار داد. شناسایی گروههای رفتاری و تحلیل آنها، می‌تواند در ارائه استراتژی‌های بازاریابی مثمر ثمر واقع شود. علاوه‌بر مواردی که گفته شد، ویژگی‌های گروههای رفتاری مختلف مشتریان نیز در این

Archive of SID

پژوهش مورد بررسی قرار گرفت تا به این پاسخ دست یافت که آیا الگوی غالبی در زمینه ویژگی‌های دموگرافیک گروه‌های مختلف مشتریان، از جمله مشتریان ایستا و پویا وجود دارد یا خیر؟ در تعدادی از پژوهش‌های انجام‌گرفته پیشین، مشتریان به دو دسته ایستا و پویا تقسیم شده‌اند، اما تلاشی در زمینه استخراج ویژگی‌های غالب این گروه‌ها صورت نگرفته است. همچنین این مقاله در رویکردی نوین، تأثیر مشتری بر تعییرات ساختاری و محتوایی بخش‌ها را بررسی کرده که در مطالعات قبلی انجام نشده است و در دسته‌بندی مقاله‌های قبلی، فقط در قالب دو دسته ایستا و پویا بوده است.

نتایج حاصل از پیاده‌سازی روش ارائه‌شده، نشان می‌دهد که هفت گروه رفتاری مختلف از مشتریان، شامل «مشتریان پویا با روند ارزشی رو به رشد»، «مشتریان پویای کم‌ارزش با الگوی رشد ناپایدار و مقطعی»، «مشتریان پویا با روی‌گردانی جزئی»، «مشتریان وفادار معمولی»، «مشتریان پویای روی‌گردان»، «مشتریان ایستای با ارزش و وفادار» و «مشتریان پویای نامنظم و بدون قاعده» وجود دارد. با استفاده از این نتایج، می‌توان دید مناسبی نسبت به الگوهای رفتاری مشتریان، درخصوص عضویت و انتقال به بخش‌های مختلف در طول زمان کسب کرد و از آنها برای ارائه و بهبود استراتژی‌های بازاریابی استفاده کرد. پیشنهادهایی که در مرحله اول می‌توان برای هر یک از گروه‌ها ارائه کرد، به شرح زیر آمده است:

مشتریان پویا با روند ارزشی رو به رشد: می‌توان با ارائه استراتژی‌های مناسبی چون، تشویق‌ها و تخفیف‌هایی که برای این گروه در نظر گرفته می‌شود، این گروه را بیشتر جذب کرد، به‌گونه‌ای که در بخش‌های با ارزش، به‌شکل پایدار باقی بمانند و تثبیت شوند.

مشتریان پویای کم‌ارزش با الگوی رشد ناپایدار و مقطعی در دوره‌ها: درخصوص این گروه باید دلایل مهاجرت ایشان به بخش‌هایی با ارزش بالاتر در بازه‌های مذکور را شناسایی کرد تا بتوان آنها را بیشتر جذب کرد. بررسی دوره‌هایی که این گروه رشد ارزشی داشته‌اند، نشان می‌دهد که در آن زمان، اپراتور بسته‌های تخفیفی در اختیار مشتریان قرار داده که برای این گروه از مشتریان، به منزله مشتریان حساس به قیمت، تأثیر مثبتی در استفاده بیشتر داشته است.

مشتریان پویای روی‌گردان و مشتریان پویا با روی‌گردانی جزئی: باید دلایل روی‌گردان شدن این گروه را شناسایی کرد تا بتوان از روی‌گردانی مشتریان مشابه دیگر پیشگیری کرد.

مشتریان وفادار معمولی: می‌توان با استراتژی‌های مناسبی چون، ارائه خدمات جانبی در کنار برخی از سرویس‌هایی که این مشتریان استفاده می‌کنند و درواقع فروش کنارdstی، تلاش کرد تا خدماتی با ارزش افزوده بالاتر به ایشان فروخت.

مشتریان با ارزش و گروه هدف: این گروه، بخش هدف و با ارزش مشتریان این شرکت هستند و با ایستی اولویت اول تخصیص منابع و برنامه‌های وفاداری مشتری و توسعه مشتری مد

نظر قرار گیرند. برای این مشتریان باید طرح‌هایی مانند امتیازدهی به مشتریان *Ashrafiyeh* را پُرزنگ کرد تا چسبندگی این مشتریان به سازمان بیشتر شود. در واقع این مشتریان اگرچه وفادار محسوب می‌شوند، اما از وفاداری فعلی باید برای ایجاد چسبندگی بیشتر برای وفاداری آتی بهره‌برداری کرد.

گفتنی است، در خصوص مشتریان پویای نامنظم، اطلاعات ناچیز در دسترس، کفایت لازم برای ارائه پیشنهاد و راهکار ندارد و باقیتی اطلاعات کامل‌تری در مورد آنها به دست آورده. علاوه‌بر استخراج الگوهای رفتاری مشتریان در عضویت به بخش‌های مختلف در طول زمان، مفاهیم، تعاریف و گروه‌بندی جدیدی از مشتریان با توجه به ماهیت پویای رفتار مشتری و تأثیرگذاری پویایی مشتریان در تغییرات بخش‌ها ارائه شد. بر این اساس سه گروه جدید از مشتریان (مشتریان سازنده و ثبت‌کننده ساختار، مشتریان متحرک ساختارسازگار و مشتریان متحرک ساختارشکن) تعریف شد. مشتریان گروه اول (۶۴ درصد) باعث می‌شوند که بخش‌هایی از مشتریان در طول زمان تثبیت شده و به شکل پایدار وجود داشته باشند. گروه دوم (۲۳ درصد) مشتریانی هستند که باعث تغییرات محتوایی، از جمله کوچک و بزرگ‌شدن اندازه بخش‌ها می‌شوند؛ اما تغییری در ساختار بخش‌ها ایجاد نمی‌کنند. گروه سوم (۱۳ درصد) مشتریانی هستند که باعث تغییرات ساختاری در بخش‌ها می‌شوند؛ برای مثال، باعث می‌شوند که بخش جدیدی در طول زمان اضافه یا در برخی بازه‌ها حذف شود. در خصوص این گروه از مشتریان، شایان ذکر است که با حذف این گروه می‌توان به وضعیت پایدار و اصلی بخش‌ها دست یافت و پیش‌بینی دقیق‌تری از وضعیت بخش‌ها در دوره‌های آتی انجام داد. در مطالعات آتی با در نظر گرفتن متغیرهای بیشتر و کامل‌تری، به دنبال پاسخ‌گویی به این سؤال خواهیم بود که گروه‌های مختلف سه‌گانه مذکور، چه ویژگی‌های منحصر به فردی دارند و آیا می‌توان پس از حذف مشتریان ساختارشکن و با استفاده از روش‌هایی مانند سری‌های زمانی، به پیش‌بینی قابل قبولی از ویژگی‌های بخش‌های آتی دست یافت؟ در خصوص ویژگی‌های غالب گروه‌هایی به دست آمده نیز به این نتیجه دست یافته‌یم که الگوهای کمایش ایستایی در استفاده از تلفن همراه در این اپراتور دارند و مشتریان وفادار (با ارزش یا معمولی) به شمار می‌روند، اغلب مرد هستند. همچنین «مشتریان ایستایی با ارزش و وفادار» نیز با اطمینان بسیار زیاد، سن بالای ۴۰ سال دارند.

منابع

- حاجی آخوندی، ع؛ هاشم‌زاده خوراسگانی، غ؛ رحمانی یوشانلوئی، ح. و میرکاظمی مود، م. (۱۳۹۲). ارائه مدلی برای ارزیابی تکنولوژی‌های ارتباطی در صنعت ارتباطات سیار. *میریت فناوری اطلاعات*، ۵(۴): ۶۴-۷۴.

حسنقلی‌پور، ط؛ سیدجوادین، س.ر؛ رosta، ا. و خانلری، ا. (۱۳۹۱). مدل ارزیابی فرایند مدیریت ارتباط با مشتری در بانک‌های تجاری خصوصی کشور. مدیریت فناوری اطلاعات، ۴ (۱۰): ۶۲-۴۱.

حسینی، س.ی؛ بحرینی‌زاده، م. و ضیائی‌بیده، ع. (۱۳۹۱). تحلیل اهمیت - عملکرد ویژگی‌های خدمت بر پایه بخش‌بندی مشتریان با رویکرد داده‌کاوی (پژوهشی در بازار خدمات تلفن همراه استان یزد). مدیریت فناوری اطلاعات، ۴ (۱۳): ۷۰-۴۵.

رزمی، ج. و قبری، ا. (۱۳۸۸). ارائه مدلی نوین چهت محاسبه ارزش دوره عمر مشتری. مدیریت فناوری اطلاعات، ۱ (۲): ۵۰-۲۵.

Blocker, C.P. & Flint, D.J. (2007). Customer segments as moving targets: integrating customer value dynamism into segment instability logic. *Industrial Marketing Management*, 36(6): 810-822.

Bottcher, M., Spott, M., Nauck, D. & Kruse, R. (2009). Mining changing customer segments in dynamic markets. *Expert Systems with Applications*, 36(1): 155-164.

Brangule-Vlagsma, K., Pieters, R. G. M. & Wedel, M. (2002). The dynamics of value segments: Modeling framework and empirical illustration. *International Journal of Research in Marketing*, 19: 267-285.

Brun, M., Sima, C., Huaa, J., Loweya, J., Carroll, B., Suha, E. & Doughertya, E. (2007). Model-based evaluation of clustering validation measures. *Pattern Recognition*, 40: 807 – 824.

Buckinxha, W., Moonsb, E. & Wetsb, G. (2004). Customer-adapted coupon targeting using feature selection. *Expert Systems with Applications*, 26(4): 509-518.

Cheng, Ch.H. & Chen, Y.Sh. (2009). Classifying the segmentation of customer value via RFM model and RS theory. *Expert systems with applications*, 36(3): 4176-4184.

Dibb, S. (1998). Market segmentation: strategies for success. *Marketing Intelligence and Planning*, 16(7): 394-406.

Dong, G., Pei, J. (2007). Sequence Data Mining, *Purdue University West Lafayette*, Springer.

Ha, S.H. & Bae, S.M. (2006). Keeping Track of Customer Life Cycle to Build Customer Relationship, Lecture Notes in Computer Science. *Advanced Data Mining and Applications*, 4093: 372-379.

Ha, S.H. (2007). Applying knowledge engineering techniques to customer analysis in the service industry. *Advanced Engineering Informatics*, 21(3): 293-301.

Ha, S.H., Bae, S.M. & Park, S.C. (2002). Customer's time-variant purchase behavior and corresponding marketing strategies: an online retailer's case. *Computers & Industrial Engineering*, 43: 801-820.

Haining, T., Juanjuan, Xu. & Bian, Zh. (2009). Research on Index System of Dynamic Customer Segmentation. *International Conference on Information Management and Engineering*, 441-445, 3rd-5th April, Kuala Lumpur, Malaysia.

- Han, J. & Kamber, M. (2006). *Data Mining: Concepts and Techniques*, Second Edition, Morgan Kaufman Publisher, San Francisco.
- Homburg, Ch., Steiner, V.V. & Totzek, D. (2009). Managing Dynamics in a Customer Portfolio. *Journal of Marketing*, 73(5): 70-89.
- Hughes, A. M. (1994). *Strategic database marketing*. Probus Publishing Company, Chicago.
- Kim, H.S. & Yoon, C.H. (2004). Determinants of subscriber churn and customer loyalty in the Korean mobile telephony market. *Telecommunications Policy*, 28: 751-765.
- Kim, M.K., Park, M.C. & Jeong, D.H.S. (2004). The effects of customer satisfaction and switching barrier on customer loyalty in Korean mobile telecommunication services. *Telecommunications Policy*, 28: 145-159.
- Lemmens, A., Croux, C.h. & Stremersch, S. (2012). Dynamics in the international market segmentation of new product growth. *International Journal of Research in Marketing*, 29(1): 81-92.
- Lemon, K.N. & Mark, T. (2006). Customer life time value as the basis of customer segmentation: Issues and Challenges, *Journal of Relationship Marketing*, 5(2): 55- 69.
- Liu, D.R. & Shih, Y.Y. (2005). Integrating AHP and data mining for product recommendation based on customer lifetime value. *Information and Management*, 42(3): 387-400.
- Malhotra, N.K. (1993). *Marketing Research- an applied orientation*, Prentice-Hall, International, Inc.
- Netzer, O., Lattin, J. M. & Srinivasan, V. (2008). A hidden Markov model of customer relationship dynamics. *Marketing Science*, 27: 185-204.
- Newell, F. (1997). *The new rules of marketing: How to use one-to-one relationship marketing to be the leader in your industry*. New York: McGraw-Hills Companies Inc.
- Ngai, E.W.T., Xiu, L. & Chau, D.C.K. (2009). Application of data mining techniques in customer relationship management: A literature review and classification, *Expert Systems with Applications*, 36(2): 2592-2602.
- Tan, P.N., Steinbach, M. & Kumar, V. (2006). *Introduction to Data Mining*. Pearson Education Inc, USA.
- Valletti, T.M. & Cave, M. (1998). Competitionin UK mobile communications. *Telecommunications Policy*, 22: 109-131.
- Weinstein, A. (2004). *Handbook of Market Segmentation: Strategic Targeting for Business and Technology Firms*, 3rd ed. NY: The Haworth Press, Inc.
- Woo, J.Y., Bae, S.M., & Park, S.C. (2005). Visualization method for customer targeting using customer map. *Expert Systems with Applications*, 28(4): 763-772.