

## تبیین الگوی خوشبندی بازار هدف

حبيب زارع احمدآبادی<sup>۱\*</sup>، محبوبه رفیعی امام<sup>۲</sup>، علیرضا ناصر صدرآبادی<sup>۳</sup>

<sup>۱</sup> استادیار دانشکده مدیریت، دانشگاه یزد

<sup>۲</sup> کارشناسی ارشد مدیریت بازرگانی (بازاریابی)، دانشگاه علوم تحقیقات یزد

<sup>۳</sup> استادیار دانشکده مدیریت، دانشگاه یزد

### چکیده

امروزه توانمندی سازمان‌ها در شناسایی بازارهای هدف به کمک روش‌های داده کاوی بیش از پیش افزایش یافته است. بخش‌بندی بازار، هدف‌گیری شرکت‌ها را به سمت بازارهای مشخص‌تری هدایت می‌کنند تا ارتباط موثرتری با مشتریان صورت پذیرد. خوشبندی یکی از پر استفاده‌ترین و مهمترین تکنیک‌های داده کاوی و شاخه‌ای از تحلیل آماری چند متغیره بوده و روشی برای گروه‌بندی داده‌های مشابه در خوش‌های یکسان است. با بزرگ‌تر شدن بانک‌های اطلاعاتی، تلاش محققان بر روی پیدا کردن روش‌های خوشبندی کارا و مؤثر متمرکز شده است تا این راه بتواند زمینه تصمیم‌گیری سریع و منطبق با واقعیت را فراهم آورد. در این تحقیق با استفاده از الگوریتم بهینه‌سازی مورچگان و داده‌های در دسترس به خوشبندی بازار یک شرکت تولیدکننده کاشی در ایران پرداخته شده تا تمایزات موجود در بخش‌های مختلف نمایان گردد. نتایج حاصل، نشان از دقت بالای این الگوریتم در خوشبندی داده‌ها دارد. همچنین به منظور بررسی بیشتر دقت عملکرد مدل طراحی شده، نتایج آن با نتایج حاصل از بخش‌بندی داده‌ها با یک روش خوشبندی کلاسیک دیگر ( $k$ -میانگین) مورد سنجش و ارزیابی قرار گرفته است.

کلمات کلیدی: بخش‌بندی بازار، خوشبندی بازار، الگوریتم‌های فرالبتکاری، الگوریتم بهینه‌سازی کلونی مورچگان.

\* - نویسنده مسئول: Email: zarehabib@yazd.ac.ir

## مقدمه

بسیاری از صاحب‌نظران عرصه بازار، تقسیم بازار را نوشتاروی بازاریابی مدرن دانسته، علت آن را کمبود منابع ذکر می‌کنند (وایند، ۱۹۷۸). منطق نهفته در تقسیم بازار، ناهمگنی ترجیح محصولات و رفتار خرید مشتریان بوده، و این تفاوت‌ها معمولاً با اختلافات در محصولات یا مصرف کنندگان توضیح داده می‌شود (ماهاجان، ۱۹۷۸). تقسیم بازار به شرکت‌ها و کسب و کارها کمک می‌کند تا برخوردارشان با ناهمگنی بازار، به صورت ایجاد تعادل میان نیازهای مشتریان متغیر، و محدودیت‌های منابع متغیر باشد. برای بسیاری از کسب و کارها، به سادگی مشهود است که کسب رضایتمندی تمام احتیاجات متغیر مشتریان گوناگون در بازار، غیرممکن با غیرواقعی است و با مرکز کردن تلاش‌های بازاریابی بر بخش‌های خاص، می‌توان با منابع محدود به نحو بهتری نیازهای بازار را پاسخ داد. تقسیم‌بندی برای استراتژی‌های بازاریابی موفق، اجتناب ناپذیر است. مدافعان تقسیم‌بندی عقیده دارند کسب و کارهایی که خود را با یک روش بخش‌بندی تطبیق دهند، از چندین مزیت برخوردار خواهند شد. تجزیه و تحلیل مشتری و رقبا که لازمه یک روش بخش‌بندی است، شرکت را قادر می‌سازد که با رفتار مشتریان و رقبا هماهنگ‌تر باشد (گروور، ۱۹۸۹). در سایه بخش‌بندی مؤثر بازار، امکان جایگاه یابی مناسب برای محصول در بازار، شناسایی بخش‌های مناسب برای هدف گیری در بازار، یافتن فرصت‌ها در بازارهای موجود و دستیابی به مزیت رقابتی از طریق ایجاد تمایز در محصولات نسبت به رقبا فراهم می‌شود و البته افزایش سودآوری پیامد چنین هدف گیری اثربخشی خواهد بود (کیم، ۲۰۰۸). علاوه بر اینها، تقسیم بازار می‌تواند با برگسته کردن نیازهای برنامه بازاریابی و گروه‌های مشتریان خاص، به فرایند برنامه‌ریزی وضوح و روشنی بیشتری ببخشد (گروور، ۱۹۸۹).

بخش‌بندی بازار به دنبال آن است که با تقسیم بازار به بخش‌های مختلف و تعیین استراتژی هدف‌گیری مناسب به سوی بازاریابی فرد به‌فرد حرکت کند. حرکت در مسیر بخش‌بندی بازار نیازمند ابزارهایی است که قابلیت اتکای بالایی داشته و از عهده حل پیچیدگی‌های انسانی برآیند (یانگ، ۲۰۰۷). ضعف‌های شناخته شده در روش‌های خوش‌بندی کلاسیک مانند تغییرپذیری هر اجرا بر اثر تغییر دانه‌های اولیه، نیاز به

روشی تحلیلی ایجاد می‌کند که بخش‌بندی بهینه‌ای بدون نیاز به اطلاعات این دانه‌ها ایجاد کند و قابلیت تعلیم و مدل سازی سیستم‌های پیچیده را داشته باشد. تکنیک خوشبندی از مهم‌ترین تکنیک‌های داده کاوی است که امروزه اهمیت آن در دنیای واقعی بر کسی پوشیده نیست. با بزرگتر شدن بانک‌های داده‌ای، تلاش محققان برای یافتن روش‌های خوشبندی کارا و مؤثر متمرکز شده است تا از این راه بتوانند زمینه تصمیم‌گیری سریع و منطبق با واقعیت را فراهم آورند. تحلیل خوشبندی، شاخه‌ای از تحلیل آماری چند متغیره بوده و روشی برای گروه‌بندی داده‌های مشابه در خوشباهای یکسان است (کامبر، ۲۰۰۶). تکنیک‌های خوشبندی سعی دارند با کشف روابط موجود در بین داده‌های جدید، روش خوشبندی خود را بهبود بخشنند. خوشبندی باعث توانایی شرکت در ارائه محصولات مطابق نیازهای یک منطقه خواهد شد.

در این تحقیق به دنبال خوشبندی بازار با استفاده از الگوریتم مورچگان می‌باشیم که برای اولین بار در ایران از این تکنیک استفاده شده است. پرسش‌هایی که در این پژوهش به دنبال یافتن پاسخ‌های آن هستیم عبارتند از: "آیا با استفاده از الگوریتم بهینه‌یابی مورچگان به جوابی نزدیک به بهینه خواهیم رسید؟"، "می‌توان با توجه به ویژگی‌های جمعیت شناختی و جغرافیایی مناطق (استان‌ها) اقدام به رتبه‌بندی آن‌ها نمود." و "آیا استفاده از روش فرالبتکاری (الگوریتم مورچه) موجب می‌شود تا فرایند خوشبندی نزدیک به بهینه با روایی و اعتبار مناسب استخراج شود."

### پیشینه تحقیق

با انتشار مقاله وندل اسمیت با عنوان "بخش‌بندی" در سال ۱۹۵۶ موج تازه‌ای در تحقیقات در حهت شناخت بیشتر و کشف سلیقه، انگیزه خرید و پیش‌بینی خرید بعدی مشتری ایجاد شد (آفانسل و همکاران، ۲۰۰۰). از نظر اسمیت تقسیم‌بندی بازار می‌تواند باعث افزایش تقاضای بازار و بهبود کارایی فرایند بازاریابی شود. از آن سال به بعد، محققین زیادی در باره این موضوع به بحث و تبادل نظر پرداختند و هر بک سعی کردند بخشی از جنبه‌های این موضوع را مورد کنکاش قرار دهند. بعد از

انتشار مقاله وندل اسمیت که از متغیر کلاس‌های اجتماعی مشتریان برای بخش‌بندی بازار استفاده کرده بود، محققین دیگر نیز دو مین رويکرد را در پیش گرفتند. در واقع آنان معتقد بودند که با گروه‌بندی مشتریان بواسیله مشخصات شخصی آنان، می‌توان بهترین پیشگویی را در مورد خرید بعدی آن گروه انجام داد. اما کم کم این نظریه که مشتریان با مشخصاتی مانند کلاس اجتماعی و سطح درآمد شبیه به هم، سلیقه و خرید شبیه به یکدیگر داشته باشند، مورد شک و تردید واقع شد. مشکل دیگری که وجود داشت این بود که برخی از مشتریان علاقه‌ای به گفتن این مشخصات نداشتند و این موضوع باعث می‌شد که نتایج به دست آمده قابلیت اطمینان کافی را نداشته باشد (ودل و کامکورا، ۲۰۰۰). در نتیجه متغیرهای خرید مشتری نیز مورد توجه قرار گرفتند به حدی که روش بخش‌بندی بازار مبتنی بر خرید در بعضی از مقالات به کار گرفته شد (تسای و چیو، ۲۰۰۴). در ادبیات مربوط به تقسیم‌بندی مشتریان، مشخصه‌هایی را می‌توان بر اساس آن‌ها به بخش‌بندی مشتریان پرداخت، به طور کلی می‌توان در ۴ گروه بررسی کرد. این گروه‌ها شامل: مشخصه‌های رفتاری مشتری، مشخصه‌های جمعیت شناختی مشتری، مشخصه‌های ادراک و آگاهی مشتری و متغیرهای کلان محیطی می‌باشد. در زمینه تکنیک‌های بخش‌بندی بازار، از روش‌های مختلفی استفاده شده است.

با بررسی‌هایی که توسط محقق انجام شد، در زمینه بخش‌بندی بازار با الگوریتم مورچه در ایران تحقیقی پیدا نشد و در میان تحقیقات خارجی مطالعات مرتبطتری با حوزه مورد بررسی یافت شده است که در جدول (۱) مشخصات بعضی از این پژوهش‌ها را نشان می‌دهد.

جدول ۱- تحقیقات مشابه در زمینه بخش بندی بازار در حوزه‌های مختلف

ردیف	پژوهشگران	سال	جامعه آماری	متغیرهای مورد بررسی	تکنیکها	نتایج
۱	روتر و ناتر	۲۰۰۰	خانوار که به هیچ یک از نشانهای تجاری مختلف مارگارین وفادر نیوتن	ساختاردهی بازار و بخش- بندی بازار	مقایسه سه روش ، شبکه مکانی SOM یاپ (TRN) و روش MULTICLUS	روش SOM و TRN در مقایسه با پایداری پیشتری داشته و از عهده بخش بندی دادهایی با پراکندگی کم به خوبی بر می آیند
۲	کرو و همکاران	۲۰۰۲	مجموعه ای از داده های شبیه سازی شده	-----	-تکنیک حداقل واریانس وارد، الگوریتم SOM	-در هر روش با افزایش تعداد خوشبندی تعداد بخش بندی های غلط کاهش می راید. تعداد تخصیص های ناتجا به خوشبندی ها در هر دو روش تقریباً یکسان است، تغییر سطح خطا در هیچ یک از روش ها تأثیر مهمی در نتایج خوشبندی ندارد.
۳	کیانگ و همکاران	۲۰۰۴	کاربر شرکت تلفن و تلگراف آمریکا توسط پرسشنامه ای جاوی بعد نگرشی	ویژگی های جمعیت شناختی، نگرش و احساسات مشتریان کرباره ارتباطات راه دور و اثر آن	تحلیل خوشبندی کامپیون گسترش یافته SOM	برتری روش SOM گسترش یافته نسبت به کامپیون
۴	لیندر و همکاران	۲۰۰۴	اطلاعات شبیه سازی شده از میان نمونه ای بی نام از جمعیت سوئیس	زمان اولین خریدگردنی پول، فراوانی خرید، نزدیکی آخرین خرید	شبکه عصبی، طبقه بندی درختی رگرسیون لجستیک	شبکه های عصبی برای مدل سازی رفتار مشتریان در زمان هایی است که نمونه کوچکی از جامعه موجود باشد، اما کارآمدی روش های طبقه بندی درختی و رگرسیون لجستیک با افزایش حجم نمونه به تدریج افزایش می یابد
۵	کادامی	۲۰۰۵	مشتریان پایگاه داده- های شرکت ABC (ارائه دهنده خدمات مالی)	شاخص جمعیت شناختی، مشخصات مالی، ویژگی های محیطی	-تکنیک خوشبندی -k کامپیون،شبکه های عصبی	برتری شبکه های عصبی در بخش بندی بازار مربوطه

برتری رویکرد سوم و از آن به عنوان روش تحلیل اصلی بازار مزبور استفاده شده است	استفاده از سه رویکرد: SOM، بخش بندی با روش تلفیقی K-میانگین و الگوریتم ژنتیک، بخش بندی با الگوریتم مورچه	ویژگی‌های روانی و رفتار خرید آنها	مشتریان تلویزیون پلاسما	۲۰۰۵	کو و همکاران	۶
نتایج حاصل از این تحقیق نشان می‌دهد که گخش حاصل از هر یک روش های خوش بندی به طور مشخصی در کلیه متغیرهای مستقل با هم تفاوت دارد و در کلیه معیارها به ترتیب روش تلفیقی K-میانگین و الگوریتم ژنتیک، SOM و K-میانگین مناسب ترین روش پردازش داده شناخته شده اند	استفاده از سه تکنیک SOM، K-SOM و روش تلفیقی K-ژنتیک	مشخصه‌های جمعیت شناختی، مشتریان، موضع کاشه وزن، وزن، مورد نظر، سابقه رژیم، های غلبي، سابقه بیماری و هدف از کاهش وزن	۳۲۹۸ نفر از مشتریان یک سایت اینترنتی ارائه دهنده خدمات رژیم با استفاده از پرسشنامه	۲۰۰۷	کیم و آن	۷
هر دو روش برای تحلیل رفتار مشتری در طی زمان و تعیین استراتژی مناسب بازار مفید بوده لیکن بهتر است همراه هم و به عنوان مکمل و نه جایگزین مورد استفاده قرار گیرند	-تکنیک SOM - روش تحلیل DTM پویا Dynamic Tanden Method	-نوع سرویس‌های که اپراتور فرعی از اصلی برای ارائه به مشتری نهایی خریداری می‌کند، ظرفیت انتقال، شلوغی خط‌ها	۴ اپراتور فرعی مخابرات در ایالات‌های مختلف امریکا	۲۰۰۷	دوروسو و گیوانی	۸
استفاده از روش خوش بندی فازی کا مدويد نشان می‌دهد که استفاده از این روش نیازی به تعیین تعداد خوش‌های نادر و نتایج با ثبات تری را نسبت به نسبت به محققینی که از روش‌های بخش بندی سنتی استفاده کرده اند دارد.	خوش بندی افزایشی Bagged Clustering Fuzzy C-medoids Clustering Algorithm (FCMdC)	-بازاریکنندگان اولیه، رضایت از سفر، ویژگی‌های اجتماعی، جمعیتی و اقتصادی	۵۹۱ گردشگر شمال ایتالیا از طریق مصاحبه	۲۰۱۳	دی اورسو و همکاران	۹

## روش تحقیق

این مطالعه یک پژوهش توصیفی - مقطعي - کاربردی است که با استفاده از الگوریتم مورچه، به بهینه‌سازی خوش‌بندی در بازار می‌پردازد که داده‌های آن توسط بانک اطلاعاتی داده‌ها در سازمان مورد بررسی به دست آمده است که در نهایت نتایج به دست آمده از این الگوریتم با خوش‌بندی K-میانگین مقایسه شده که در ادامه تشریح می‌شود.

### روش گردآوری داده‌ها

روش جمع‌آوری داده‌ها میدانی و کتابخانه‌ای بوده و از استناد، مدارک حسابداری و آمارهای فروش، سالنامه‌های آماری و همچنین از دیتاهای موجود در مراکز تصمیم‌گیری و بانک‌های اطلاعاتی مبنای مطالعه و بررسی محقق قرار گرفته است.

### جامعه و نمونه آماری

جامعه آماری استان‌های مصرف کننده محصولات کاشی ایرانا در کشور می‌باشد. در این تحقیق مصرف کنندگان به تفکیک استان‌های ایران در نظر گرفته شده اند که از محصولات کارخانه ایرانا خریداری کرده‌اند.

### روش تحلیل داده‌ها

در این پژوهش از روش الگوریتم فرا ابتکاری مورچگان به منظور تجزیه و تحلیل داده‌ها استفاده شده که در نهایت نتایج به دست آمده از این الگوریتم با خوشبندی K-میانگین مقایسه شده که در ادامه تشریح می‌شود.

### روش الگوریتم مورچگان

الگوریتم بهینه‌یابی مورچگان یک روش فرا ابتکاری از نوع سازنده است، که با الهام از رفتار مورچه‌های طبیعی برای حل مسائل بهینه‌یابی ترکیبی استفاده می‌شود. اولین روش در این زمینه تحت عنوان سیستم مورچه برای حل مسئله فروشنده دوره گرد معرفی گردید (دوریگو، ۱۹۹۷). هر مورچه در یک گره از گراف مربوط به مسئله قرار می‌گیرد و سپس بصورت احتمالی به گره دیگری حرکت کرده و به همین ترتیب ادامه می‌دهد تا یک جواب کامل ایجاد گردد. فرض کنید مورچه  $k$  در گره  $\alpha$  قرار دارد، این مورچه با احتمال  $q_0$  گره بعدی  $\beta$  را بصورت زیر انتخاب می‌کند (دوریگو، ۱۹۹۷).

$$J = \arg \max_{l \in N_i^k} [v_{jl}(t) \cdot (q_{jl})^k], \quad J \in N_i^k \quad \text{رابطه (۱)}$$

و با احتمال  $q_0$ -1 گره  $\alpha$  را بر اساس احتمال زیر انتخاب می‌کند.

$$p_{ij}^k(t) = \frac{\tau_{ij}(t) \cdot \alpha_j^k}{\sum_{l \in N_i^k} \tau_{il}(t) \cdot \alpha_l^k} \quad , \quad j \in N_i^k \quad \text{رابطه (۲)}$$

**q.** یک پارامتر بین صفر و یک است،  $\tau_{ij}$  مقدار فرومون کمان  $(j, i)$  در زمان  $(t)$  و  $N_i^k$  اطلاعات هیورستیک است.  $N_i^k$  مجموعه گرهایی است که مورچه  $k$  واقع در گره  $i$  می‌تواند انتخاب نماید و  $\beta$  یک پارامتر مثبت است که میزان اهمیت نسبی بین مقدار فرومون و اطلاعات هیورستیک را تعیین می‌کند. توجه شود که بعد از انتخاب گره  $j$  این گره از مجموعه  $N_i^k$  خارج می‌شود. برای استفاده از روابط فوق کافی است عددی مانند  $q$  بین صفر و یک بصورت تصادفی از توزیع یکنواخت تولید شود، اگر  $q < q$  باشد آنگاه بر طبق رابطه (۱) گره بعدی انتخاب می‌شود و در غیراینصورت انتخاب  $j$  از طریق رابطه (۲) صورت می‌گیرد.

مقدار فرومون در هنگام ساختن یک جواب بهنگام می‌شود. وقتی که یک مورچه از گره  $i$  به گره  $j$  حرکت می‌کند، مقدار فرومون این مسیر بصورت موضعی از رابطه زیر بهنگام می‌شود (دوریگو، ۲۰۰۵).

$$\tau_{ij}(t) \leftarrow (1 - \rho') \tau_{ij}(t) + \rho' \cdot \tau. \quad \text{رابطه (۳)}$$

**p'** پارامتر تبیخیر فرومون در بهنگام سازی موضعی (مقداری بین صفر و یک) و  $0 < \rho'$  مقدار فرومون اولیه است. توجه شود که مقدار فرومون ثابت  $0 < \rho'$  (که یک پارامتر است) در ابتدای حل مسئله به همه کمان‌ها اختصاص می‌یابد.

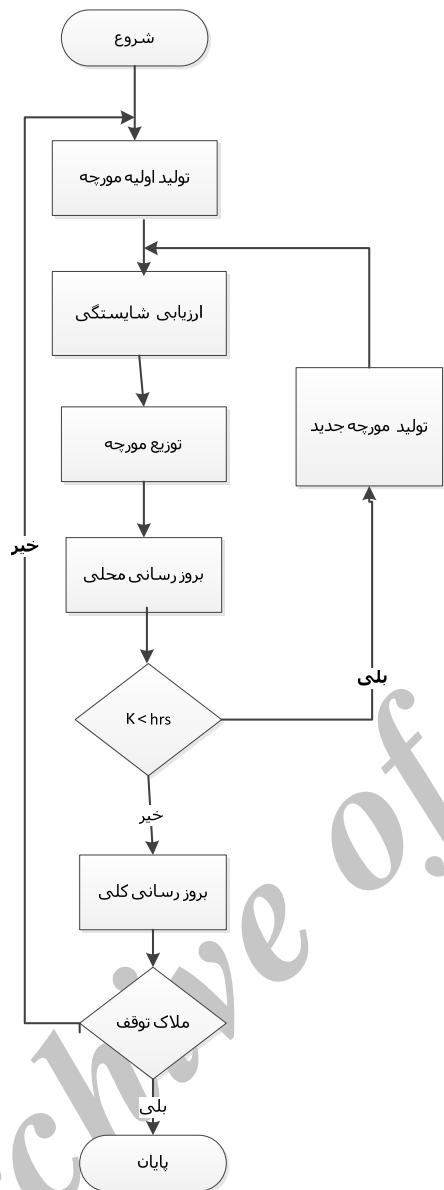
برای پیاده سازی کلونی مورچه، از مورچه‌های مصنوعی به عنوان عناصری در بهینه‌سازی استفاده می‌شود. البته این عناصر تفاوت‌های اساسی با مورچه‌های واقعی دارند که عبارتند از:

حافظه: برای مورچه‌ها مصنوعی می‌توان یک حافظه در نظر گرفت که مسیرهای حرکت را در خود نگه دارد.

موانع ساختگی: تغییر دادن جزئیات برای بررسی الگوریتم و رسیدن به جواب‌های متتنوع.

حیات در محیط گسته: مورچه‌های واقعی نمی‌توانند جدا از کلونی به حیات خود ادامه دهند.

## فلوچارت الگوریتم:



شكل ۱- فلوچارت الگوریتم مورچگان

مقداردهی اولیه تولید مورچه: در این مرحله کلونی مورچه تولید می‌شود. مورچه‌ها در حالت اولیه قرار می‌گیرند و فرمان اولیه به اندازه  $\tau$  مقداردهی می‌شود.

ارزیابی شایستگی: در این مرحله سازگاری کلیه مورچه‌ها بر پایه تابع هدف ارزیابی می‌شود. با ارزیابی صلاحیت نظیر به نظیر مورچه‌ها، فرمون به مسیر خاص شامل این مورچه‌ها اضافه می‌شود.

توزیع مورچه: در این مرحله مورچه‌ها بر اساس سطح فرمون و میزان مسافت توزیع می‌شوند.

معیار اتمام تکرار: فرایند تا رسیدن به حداقل تعداد مورچه‌ها و یا عدم بهود جواب ادامه می‌یابد.

کلیه مسیرهای عبوری توسط هر مورچه باید در هر تکرار ارزشیابی شوند. در صورتی که یک مسیر بهتر در فرایند پیدا شد آن مسیر ذخیره می‌گردد. بهترین مسیر انتخاب شده در میان کلیه تکرارها به عنوان جواب مسئله برگزیده می‌شود (عالم تبریز، ۱۳۹۰).

#### روش k-میانگین

تحلیل خوشها ابزاری اثربخش در تحقیقات علمی یا مدیریتی است که مجموعه‌ای از داده‌ها را در یک فضای  $d$  بعدی گروه‌بندی می‌کند تا مشابهت در خوشها حداقل و همسانی بین دو خوشه متفاوت حداق شود. روش‌های خوش‌بندی متنوعی وجود دارد که در طیف وسیعی استفاده می‌شود. جمعیتی شامل  $n$  عنصر که توسط  $m$  نگرش توصیف و به  $k$  خوش تقسیم می‌شوند:

$$\mathbf{X}_i = (x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{im})$$

$x_i$  = بردار  $m$  نگرش از عنصر  $I$  ام

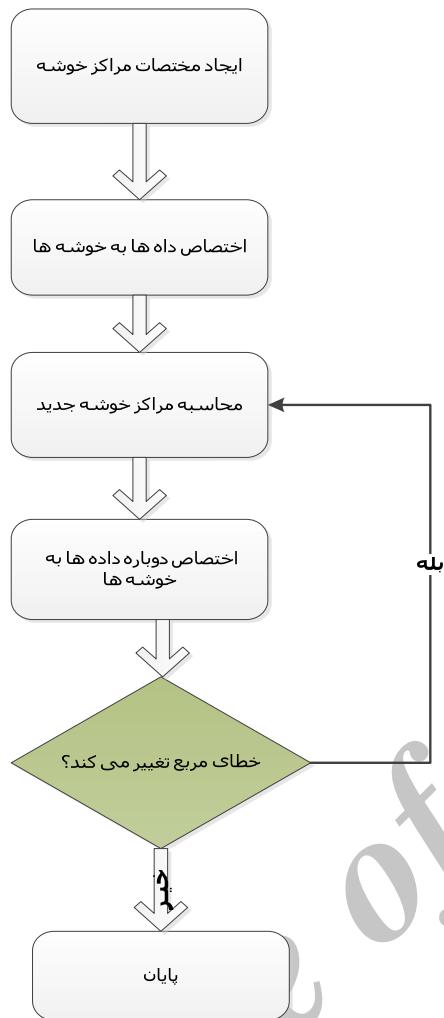
در میان الگوریتم‌های خوش‌بندی تجزیه‌ای روش  $k$  میانگین روش بسیار رایج برای بخش‌بندی بازار تلقی می‌شود که در میان تعداد ثابتی از خوشها به دنبال بخش بهینه می‌گردد.  $K$  میانگین یک روش خوش‌بندی غیرسلسله مراتبی بوده از الگوریتم بالا رفتن مکرر از تپه<sup>۱</sup> استفاده می‌کند.

1- Iterative hill-climbing

فرآیند خوشبندی  $k$  میانگین بدین شرح است:

١.  $K$  به عنوان تعداد خوشبندی‌ها انتخاب می‌شود.
  ٢. در هر خوشبندی نکته‌ای به تصادف به عنوان حدس اولیه از مرکز<sup>۱</sup> خوشبندی انتخاب می‌شود.
  ٣. کلیه داده‌ها با توجه به معیار فاصله، به مراکز خوشبندی تخصیص داده می‌شوند.
  ٤. مراکز جدید خوشبندی‌ها بر اساس میانگین ابعاد مختلف اعضای هر خوشبندی محاسبه می‌شوند.
  ٥. مراحل ٣ و ٤ تا زمانی که مرزهای خوشبندی ثابت بماند یا یکی دیگر از شرایط پایداری فراهم گردد تکرار می‌شوند (چون در هر تکرار مراکز جدید با مراکز قبلی تفاوت دارند، برخی رکوردها از خوشبندی‌ای که به آن تخصیص یافته بودند به خوشبندی دیگر منتقل می‌شوند) (کیم و همکاران، ۲۰۰۸).
- پس از توقف فرآیند مذبور، مراکز خوشبندی که میانگین رکوردهای موجود در هر خوشبندی هستند. هسته هر خوشبندی را تشکیل می‌دهند (مک‌کلن و همکاران، ۲۰۰۰). هیچ‌گونه هم پوشانی بین خوشبندی‌های تشکیل شده وجود ندارد و هر رکورد به گروه واحدی تخصیص می‌یابد. این روش نسبت به الگوریتم‌های سلسله مراتبی خوشبندی سریع‌تر بوده و امکان خوشبندی حجم وسیعی از داده‌ها را دارد. روند اجرایی الگوریتم در شکل (۲) آمده است (بری و همکاران، ۱۹۹۷).

1- Center (Centroid)



شکل ۲- روند اجرای الگوریتم k- میانگین

### تحلیل داده‌ها

کاشی‌های تولید شده در این کارخانه دارای تنوع فراوانی می‌باشند. کاشی‌های مورد تقاضا از لحاظ سایز به ۷ دسته متفاوت تقسیم می‌شوند. کارخانه بطور کلی دارای ۲۶ مشتری متفاوت است. این دسته‌بندی بر اساس استان مورد تقاضا در نظر گرفته شده است. کارایی الگوریتم‌های مورد استفاده برای خوبه‌بندی متضایان بر اساس فاصله اقلیدسی مشتریان از مرکز بدست آمده برای هر خوبه سنجیده می‌شود که طبق رابطه زیر بدست می‌آید:

$$F(w, m) = \left( \sum_{j=1}^J \sum_{i=1}^N \sum_{v=1}^n w_{ij} \|x_{iv} - m_{jv}\|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \quad (4)$$

در رابطه‌ی بالا، پارامتر  $m_{jv}$  مشخص کننده میزان تقاضا کاشی  $\lambda$  برای مرکز خوشه  $\lambda$  می‌باشد. ضمن اینکه پارامتر  $x_{iv}$  میزان تقاضای  $\lambda$  این کاشی توسط مشتری  $\lambda$  را مشخص می‌کند. ماتریس  $W$ ، ماتریسی متstell از  $0$  و  $1$  می‌باشد که مشخص کننده این است که هر مقاضی در کدام خوشه قرار می‌گیرد. اگر مشتری  $\lambda$  در خوشه  $\lambda$  قرار گیرد آنگاه مولفه  $x_{ij}$  در این ماتریس  $W$  برابر  $1$  و در غیر این صورت برابر صفر می‌باشد.

به منظور بکارگیری بهتر کارایی الگوریتم مورچگان برای حل مسئله خوشبندی، تست‌های متفاوتی را انجام داده‌ایم. یکی از عوامل مهم در سرعت همگرایی هر الگوریتم فرا ابتکاری تعیین مقداری مناسب برای پارامترهای مربوط به این الگوریتم می‌باشد. بطور نمونه در الگوریتم کلونی مورچگان ضریب تبخیر فرومون‌ها برای هر مسئله می‌بایست مورد بررسی قرار بگیرد. با توجه به حل مسائل بهینه‌سازی متنوع با استفاده از الگوریتم کلونی مورچگان به این نتیجه رسیدیم که بهترین مقدار برای ضریب تبخیر این الگوریتم به منظور حل مسئله خوشبندی برابر  $0.7$  است. یکی دیگر از پارامترهای مورد بررسی میزان فرمون اولیه‌ای می‌باشد که برای هر یک از مولفه‌های ماتریس  $W$  در نظر گرفتیم.

در این تحقیق خوشبندی مشتریان بر اساس سایز کاشی‌ها صورت گرفت. تعداد خوشبندی‌های در نظر گرفته با توجه داده‌های موجود و تجربیات مدیران فروش کارخانه  $\lambda$  خوشبندی بوده است که در این تحقیق این تعداد به چالش کشیده می‌شود. بدین منظور مسئله را با تعداد خوشبندی‌های مختلف مورد بررسی قرار می‌دهیم. کیفیت یک خوشبندی با توجه به دو عامل بیان می‌گردد. عامل اول تراکم اعضای درون یک خوشبندی می‌باشد. هرچه تراکم اعضای یک خوشبندی بیشتر باشد شباهت بین اعضای آن خوشبندی بیشتر بوده و به عبارت دیگر خوشبندی با کیفیت‌تری داریم. این عامل با استفاده از رابطه زیر قابل بیان است:

$$\rho_j = \frac{\left( \sum_{i=1}^N (w_{ij} - \mu_j) \right)^2}{w_j} \quad (5)$$

در رابطه فوق  $w_j$  تعداد اعضا،  $x_i$  عضو آم و  $\mu_j$  مرکز خوشه آم را مشخص می‌کنند. در نهایت  $p$  نشان دهنده میانگین فاصله اعضا تا مرکز خوشه آم است. هر چه این پارامتر کوچک‌تر باشد اعضا خوشه متراکم تر می‌باشند. عامل دیگر تراکم کل خوشه‌ها نسبت به هم است. هر چه پراکندگی کل خوشه‌ها نسبت به هم بیشتر باشد خوشبندی صحیح‌تری صورت پذیرفته است. بررسی این عامل بر اساس رابطه (۶) صورت می‌پذیرد:

$$p = \frac{\sum_{j=1}^n (x_i - \mu_j)^2}{n} \quad \text{رابطه (۶)}$$

در رابطه فوق  $w$  تعداد خوشه‌ها و  $\mu$  میانگین مرکز خوشه‌ها را مشخص می‌کنند. در نهایت  $p$  نشان دهنده میانگین فاصله مرکز خوشه‌ها از میانگین مرکز خوشه‌ها است. هر چه این پارامتر بزرگ‌تر باشد خوشه‌ها نسبت به هم پراکندگی بیشتری دارند. پارامترهای بیان شده فوق رابطه عکس با یکدیگر دارند به عبارت دیگر کاهش یکی افزایش دیگری را در پی خواهد داشت (عالی تبریز، ۱۳۹۰).

جدول ۲- تعیین بهینه تعداد خوشه‌ها

سایز				
$p$	$p_1$	حداقل	$p_j$	حداکثر
۰/۲۲۳۱	.	.	۰/۰۱۷	۳
۰/۲۰۲۵	.	.	۰/۰۱۲	۴
۰/۱۷۵۶	.	.	۰/۰۰۹۳	۵
۰/۱۵۰	.	.	۰/۰۰۸۴	۶

جدول ۳- تعیین تعداد بهینه مورچه در هر تکرار

سایز کاشی (۴) خوشه		
تعداد جمعیت اولیه		
فاصله اقلیدسی	تعداد مورچه	تعداد تکرار
۰/۰۴۲۵	۵۰	۲۰۰
۰/۰۴۳۹	۱۰۰	۱۰۰
۰/۰۴۵۲	۱۵۰	۶۶
۰/۰۵۹۴	۲۰۰	۵۰
۰/۰۵۸۰	۲۵۰	۴۰

تعداد تکرار مؤثر		
۰/۰۴۵۶	۵۰	۵۰
۰/۰۴۵۲	۵۰	۱۰۰
۰/۰۴۲۵	۵۰	۱۵۰
۰/۰۴۲۵	۵۰	۲۰۰
۰/۰۴۲۵	۵۰	۲۵۰

برای خوشبندی بر اساس سایز با ثابت در نظر گرفتن تعداد جواب‌های تولید شده مناسب‌ترین جمعیت اولیه بر اساس جدول زیر مشخص گردید. پس از بررسی پارامتر جمعیت اولیه پارامتر دوم یعنی تعداد تکرارهای موثر مورد ارزیابی قرار گرفت. در ابتدای امر به نظر می‌رسید که با افزایش تعداد تکرار به جواب‌های با کیفیت‌تری دست می‌آییم. اما برای رسیدن به یک جواب قطعی برای حدس زده شده بر آن شدیم که این پارامتر را نیز مورد بررسی قرار دهیم. بدین منظور پس از بدست آوردن بهترین مقدار برای پارامتر جمعیت اولیه، با ثابت در نظر گرفتن این پارامتر جواب‌های حاصل برای حل مسئله با تکرارهای مختلف را مورد بررسی قرار دادیم. نتایج بدست آمده برای خوشبندی بر اساس سایز در جدول زیر قابل مشاهده می‌باشد.

جدول ۴- خوشبندی استان‌های مصرف کننده کاشی با الگوریتم مورچگان

خوشه ۱	خوشه ۲	خوشه ۳	خوشه ۴
	اردبیل ایلام اصفهان چهارمحال و بختیاری زنجان سمنان سیستان فارس قم قزوین کرمان کرمانشاه گلستان گیلان لرستان مرکزی هرمزگان یزد		
خراسان ازربایجان شرقی خوزستان کردستان مازندران همدان		آذربایجان غربی	تهران

داده‌های بازار کاشی با رویکرد خوشبندی کلاسیک نیز، بخش‌بندی شده‌اند. در میان الگوریتم‌های خوشبندی، روش  $k$  میانگین برای بخش‌بندی بازار بسیار رایج است

(کیم، ۲۰۰۸). روش فوق نسبت به الگوریتم‌های سلسله مراتبی خوشبندی سریع‌تر بوده و برای حجم وسیعی از داده‌ها به کار می‌آید. اما نتیجه‌ی خوشبندی در آن به مقادیر دانه‌های اولیه وابسته است در حالی که ساز و کاری برای بهینه کردن دانه‌ها وجود ندارد (بری، ۱۹۹۷).

جدول ۵- خوشبندی استان‌های مصرف‌کننده کاشی بوسیله k-میانگین

خوشه ۱	خوشه ۲	خوشه ۳	خوشه ۴
	اردبیل		
	ایلام		
	اصفهان		
	چهارمحال و بختیاری		
	زنجان		
	سمانان		
	سیستان		
خراسان	فارس		
ازربایجان شرقی	قم	آذربایجان غربی	تهران
کردستان	قزوین		
مازندران	کرمان		
همدان	کرمانشاه		
	گلستان		
	گیلان		
	لرستان		
	مرکزی		
	هرمزگان		
	خوزستان		
	یزد		

### تحلیل ممیزی

در جدول زیر داده‌های خوشبندی شده را با تحلیل تمایزات سنجیدیم که تمام گروه‌ها با درصد ۱۰۰ مورد تأیید قرار گرفت. جدول به گروه‌های نسبت داده شده پس از تحلیل "پیش‌بینی عضویت در گروه" موجود در مسئله اشاره می‌کند. درصدهای فراوانی ارائه شده در جدول میزان تطبیق موارد مشاهده شده و برآورده را نشان می‌دهد.

جدول ۶- نتایج تحلیل تمایزات (سایز کاشی)

شماره خوشها		پیش‌بینی عضویت در گروه				کل
		۱	۲	۳	۴	
تعداد خوشها	۱	۱	۰	۰	۰	۱
	۲	۰	۶	۰	۰	۶
	۳	۰	۰	۱	۰	۱
	۴	۰	۰	۰	۱۸	۱۸
درصد عضویت	۱	%۱۰۰	۰	۰	۰	%۱۰۰
	۲	۰	%۱۰۰	۰	۰	%۱۰۰
	۳	۰	۰	%۱۰۰	۰	%۱۰۰
	۴	۰	۰	۰	%۱۰۰	%۱۰۰

۱۰۰ موارد طبقه‌بندی شده به درستی طبقه‌بندی شده‌اند.

با دقت به جداول فوق مشاهده می‌کنید که با توجه به تحلیل ممیزی که با استفاده از نرم افزار SPSS بر روی خوشبندی‌های بدست امده از الگوریتم کلونی مورچگان صورت پذیرفته است تمامی خوشبندی‌ها دقیقاً همان خوشبندی مورد انتظار بوده است و این جداول صحت خوشبندی‌ها و عملکرد الگوریتم بکار رفته را تصدیق می‌کند.

### بحث و نتیجه‌گیری

در دنیای بازاریابی امروز، تقسیم‌بندی بازار برای برنامه‌ریزی بهتر و متمنکرتر روی مشتریان دارای اهمیت فراوان است. در این پژوهش خوشبندی بازار کاشی با استفاده از الگوریتم بهینه‌سازی مورچگان در کارخانه ایرانا مورد مطالعه قرار گرفت. برای این منظور داده‌های مورد نظر را با الگوریتم بهینه‌سازی کلونی مورچگان خوشبندی کرده همچنین عملکرد مدل طراحی شده از طریق مقایسه نتایج آن با نتایج حاصل از بخش‌بندی داده‌ها با یک روش خوشبندی کلاسیک (k-میانگین) نیز مورد سنجش قرار گرفت.

با توجه به گروه‌های حاصل از تقسیم و ویژگی‌های آن‌ها، نتایج زیر به دست آمده و می‌توان راهکارهایی برای بهبود برنامه بازاریابی و توصیه‌های کاربردی به شرح زیر برای کارخانه کاشی در این بخش ارائه کرد:

۱- خوش‌های سوم و چهارم تواماً، بالاترین اولویت را برای کارخانه دارد، بنابراین باید نخست نیازهای این بخش مدنظر قرار گیرد. با توجه به این که عدم ارضای نیازهای الزامی، باعث ناراحتی زیادی می‌شود؛ باید تا حد امکان نیازهای الزامی این بخش برآورده شود و در ادامه با توجه به امکانات کارخانه نیازهای عملکردی و انگیزشی این بخش مدنظر قرار گیرد.

۲- بعد از ارضای نیازهای خوش‌های مطرح شده در بالا که بالاترین امتیاز را داشتند؛ به ترتیب اولویت، ارضای نیازهای خوش‌های دیگر در دستور کار قرار گیرد.

۳- اعتبارسنجی هر یک از گروه‌ها برای اطلاع از میزان صحت وجود گروه و خصوصیات آن؛

#### پیشنهادات کاربردی

- انتخاب گروه‌های هدف بر اساس معیارهای مورد نظر شرکت، از جمله سودآوری، آینده آن گروه، آینده بازار، آینده شرکت، برنامه‌ها و اهداف شرکت
- برقراری ارتباط نزدیکتر با مشتریان گروه‌های هدف؛
- هدفمند کردن و تنوع بخشیدن به تبلیغات و آگهی‌ها متناسب با علائق و ترجیحات هر گروه؛
- مطالعه و دسته‌بندی مشتریان بر حسب ارزش‌های مناطق، فرهنگ‌ها و دیگر ویژگی‌های آن‌ها
- پیاده‌سازی موارد فوق در چارچوب جامع‌تری به نام مدیریت ارتباط با مشتری(CRM) و استفاده از نرم افزارهای مربوطه به مطالعاتی که مسیر پژوهشی این تحقیق را پیش می‌گیرند موارد زیر پیشنهاد می‌شود:
- در این پژوهه از الگوریتم مورچگان برای خوش‌بندی بازار استفاده شده و تمرکزی بر روی روش‌های گوناگون متاهیوریستیک صورت نپذیرفته است. لذا در آینده می‌توان روش‌های دیگر متاهیوریستیک را برای خوش‌بندی بهینه مورد آزمایش و تحقیق قرار داد.
- بررسی بازار کاشی ایران و تنظیم برنامه‌ریزی استراتژیک بر اساس خوش‌های بدست آمده.

- کاوش در زمینه بهترین مدل‌ها برای تعیین تعداد بخش‌های بهینه در هر بازار.
- بکارگیری شبکه‌های عصبی به منظور طراحی مدل‌هایی در زمینه جایگاه‌یابی برای محصول، سیاست‌های قیمت‌گذاری، پیش‌بینی فروش، به خاطر آوردن مشتریان و ...

### منابع و مأخذ

- 1- عالم تبریز، ا. زنده، م. و محمد رحیمی، ع. (۱۳۹۰). الگوریتم‌های فرآیندی برای بهینه‌سازی ترکیبی، چاپ دوم، انتشارات صفار- اشرافی: تهران.
- 2- Alfansi, L. & Sargeant, A. (2000). Market Segmentation in Indonesian Banking Sector: The Relationship between Demographics and Desired Customer Benefit. International Journal of Banking Marketing-18(2):64-
- 3- Berry Michael, J.A, Linoff, G (1997). Data mining techniques: for marketing, sales and customer support. New York, John Wiley & Sons, Inc.
- 4- D'urso, P. & Giovanni L.D.(2007).Temporal self-organizing maps for telecommunications market segmentation.Neurocomputing,34:12-24.
- 5- Dorigo, M. (1997) "Ant colonies for the traveling salesman problem", BioSystems, 43: p. 73-81
- 6- Dorigo, M. and Blum, C. "Ant colony optimization theory": A survey, Theoretical Computer Science, vol. 344, pp. 243–278, Nov. 2005.
- 7- D'urso, P., De Giovanni, L., Disegna,M., and Massari,R. (2013).Bagged clustering and its application to tourism market segmentation. Expert Systems with Application, Volume 40, issue 12, 15. pages 4944-4956.
- 8- Grover, R., Srinivasan, V., An Approach for Tracking within-Segment Shifts in Market Shares, Journal of Marketing Research, 26(1989), pp. 230-6
- 9- Kadambi, R. (2005). Analysis of data mining techniques for customer segmentation and predictive modeling- a case study.Thesis for the degree of master of Science, State University of New York, Binghamton.
- 10- Kim, K-j & Ahn, H. (2008).A recommender system using GA Kmeans clustering in an online shopping market. Expert Systems with Applications, 34: 1200-1209
- 11- Kuo, R.J.; Wang, H.S; Hu, Tung-L. & Chou, S.H.(2005).Application of Ant K-means on clustering analysis .Computer & mathematics with applications, 50; 1709-1724.
- 12- Kuo, R.J.; Ho, L.M., Hu, C.M.(2002).Cluster analysis in industrial market segmentation through artificial neural network. Computers & Industrial engineering, 42:391-399.
- 13- Linder, R.; Geier, J. & Kolliker, M. (2004).Artificial neural networks, classification trees and regression: which method for which customer base? Journal of Database Marketing & Customer Strategy Management, 11, 4:344-356.

- 14- Liu Ying (2007). Multicriterion market segmentation: A unified model implementation and evaluation. Dissertation for the degree of PHD, The University of Arizona, Arizona.
- 15- MacLennan J. & Mackenzie, D. (2000). Strategic market segmentations An opportunity to integrate medical and marketing activities. International Journal of Medical Marketing, 1, 1:40-52.
- 16- Mahajan, V., Jain, A.K., An Approach to Normative Segmentation, Journal of Marketing Research, 15(1978), pp. 338-45.
- 17- Myatt G.J (2007). Making Sense of Data. Hoboken, John Wiley & sons, Inc.
- 18- Reutterer, T. & Natter, M. (2000). Segmentation-based competitive analysis with MULTICLUS and topology representing networks. Computers & operations research, 27:1227-1247.
- 19- Tsai, C.Y; Chiu, C.C. (2004). A Purchase-based market segmentation methodology. Expert Systems with applications, 27:265-276. 74
- 20- Wedel, M. & Kamakura, W. (2000). Market segmentation: conceptual and methodological foundations, Boston, Kluwer.
- 21- Wind, Y., Issues and Advances in Segmentation Research, Journal of Marketing Research, 15(1978), pp. 317-37.