

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



دانشگاه تبریز

دانشگاه تبریز

دانشکده ریاضی

گروه علوم کامپیوتر

پایان نامه

جهت دریافت درجه کارشناسی ارشد در رشته علوم کامپیوتر

عنوان

بررسی الگوریتم های خوشبندی بارویکرد بهبود در دقت آنها

استاد راهنما:

دکتر محمد رضا فیضی درخشی

استاد مشاور:

میر محمد اتفاق

پژوهشگر:

فاطمه محمودلو

شهریور ۱۳۹۲

نام خانوادگی دانشجو: محمودلو

نام: فاطمه

عنوان پایان نامه: بررسی الگوریتم های خوشبندی با رویکرد بهبود در دقت آنها

استاد راهنما: دکتر محمد رضا فیضی درخشی

استاد مشاور: دکتر میر محمد اتفاق

مقطع تحصیلی: کارشناسی ارشد گرایش: سیستم های هوشمند

دانشگاه: دانشگاه تبریز دانشکده: علوم ریاضی

تاریخ فارغ التحصیلی: ۱۳۹۲/۰۶/۱۶ تعداد صفحه: ۸۲

کلید واژه ها: خوشبندی، الگوریتم جنگل و الگوریتم های فرالبتکاری

چکیده: خوشبندی قرار دادن داده ها در گروه هایی است، که اعضای هر گروه از زاویه های خاصی شبیه یکدیگرند، بطوری که شباهت درون هر خوشه حداکثر و شباهت بین داده های درون خوشه های متفاوت، حداقل باشد خوشبندی فرآیند یادگیری . بدون ناظر است که از قبل هیچ دانشی درباره برچسب داده ها ندارد. روش های زیادی برای خوشبندی وجود دارد که می توان آنها را به روش های افزایش بندی و سلسله مراتبی تقسیم کرد. در این پایان نامه از الگوریتم فرالبتکاری جدیدی به نام الگوریتم جنگل که از طبیعت جنگل الهام گرفته شده، برای خوشبندی استفاده شده است. در این الگوریتم، برای رهایی از بهینه های محلی، تغییراتی در قسمت دانه پراکنی محلی انجام شد و نتایج خوبی بدست آمد. برای ارزیابی، روش ارائه شده را روی دو سری مجموعه داده مورد آزمایش قرار دادیم. سری اول شامل داده های استاندارد و سری دوم شامل مجموعه داده های حقیقی استخراج شده جهت عیب یابی سیستم های دور مکانیکی، است. همچنین از روش های شناخته شده ای نظری روش های PSO، ACO، GA، CAS_C و K-means برای مقایسه نتایج بدست آمده استفاده شده است. این الگوریتم برای داده های استاندارد کمترین مقدار مجموع مجذور فاصله درون خوشه ها را بدست آورده. این مقدار در داده iris برابر 96.6557 با انحراف معیار 1.0000 در wine برابر 16292.4100 با انحراف معیار 5.3474 و در داده های Glass برابر 210.5340 با انحراف معیار 1.8029 است که در مقایسه با دیگر روش ها، روش فوق نتیجه مطلوبی را تولید می کند. همچنین در این روش فاصله درون خوشه ها کاهش و فاصله بیرون خوشه ها افزایش پیدا کرده است. علاوه بر این روش فوق درصد خطای خوشبندی پایین تری نسبت به دیگر روش ها دارد.

ما حصل آموخته بایم را تهدیم می کنیم به آنان که هر آسمانی شان آرام بخش آلام زینی ام است

با استوار ترین گنگی کاه، دستان پر هر پدرم

و به دل نوز ترین لخاه، چشان شورا گنگی زیادم

که هر چه آموخته ام در مکتب عشق شماست و هر چه بکوشم قطره ای از دیایی بی کران عشق تان را پاس گزار نمی تم

باشد که حاصل تلاشم نیم گونه غبار حگمتیان را بزداید

و تهدیم به خواهرم

به همفر مهربان زنگی ام، شربانوی نازنینم

که با هم آغاز کردیم، دکنار هم آموختیم و به امید هم به آینده چشم می دوزیم. قلبم لبریز از عشق به توست و خوشنجی ات نهایی آرزویم.

فهرست مطالب

شماره‌ی صفحه

عنوان

۱	فصل اول: مقدمه
۲	۱-۱ مقدمه
۳	۲-۱ شرح مسئله
۴	۳-۱ ساختار پایان نامه
۵	فصل دوم: بررسی مفاهیم و الگوهای اولیه
۶	۱-۲ مقدمه
۷	۲-۲ خوشبندی
۸	۳-۲ تعریف خوشبندی
۹	۴-۲ کاربردهای خوشبندی
۱۰	۵-۲ تفاوت خوشبندی با طبقه‌بندی
۱۱	۶-۲ هدف از خوشبندی
۱۲	۷-۲ مراحل انجام خوشبندی
۱۳	۸-۲ روش‌های خوشبندی
۱۴	۹-۲ روش‌های سلسه مراتبی
۱۵	۱۰-۲ روش‌های افزاینده
۱۶	۱۱-۲ اعتبار سنجی خوشبندی
۱۷	۱۲-۲ اعتبارسنجی خارجی خوشبندی
۱۸	۱۳-۲ فاصله‌های درون خوشبندی و بیرون خوشبندی
۱۹	۱۴-۲ اعتبارسنجی درونی خوشبندی
۲۰	۱۵-۲ الگوریتم‌های مورد استفاده در خوشبندی
۲۱	۱-۵-۲ الگوریتم <i>k-means</i>
۲۲	۲-۵-۲ الگوریتم ژنتیک
۲۳	۳-۵-۲ الگوریتم <i>PSO</i>
۲۴	۴-۵-۲ الگوریتم جستجوی گرانشی (GSA)
۲۵	۵-۵-۲ الگوریتم مورچگان
۲۶	۶-۵-۲ الگوریتم جنگل (FA)
۲۷	۷-۲ جمع بندی فصل

۳۱	۱-۳ مقدمه.....
۳۱	۲-۳ روش‌های مرکز محور.....
۳۱	۱-۲-۳ بررسی روش‌های مرکز محور.....
۴۰	۳-۳ روش‌های فراابتکاری.....
۴۰	۱-۳-۳ بررسی روش‌های فراابتکاری.....
۵۱	۴-۳ جمع‌بندی فصل.....
۵۳	فصل چهارم: خوشه‌بندی با استفاده از الگوریتم جنگل (FAC)
۵۴	۱-۴ مقدمه.....
۵۴	۲-۴ خوشه‌بندی بر اساس الگوریتم جنگل.....
۵۷	۳-۴ تنظیم پارامترهای الگوریتم جنگل.....
۵۷	۴-۴ بررسی نتایج حاصل از اجرای الگوریتم جنگل و مقایسه آن با دیگر الگوریتم‌ها.....
۵۸	۴-۴-۴ معرفی داده‌های استفاده شده و نتایج شبیه‌سازی مربوط به آن.....
۶۸	۵-۴ جمع‌بندی فصل.....
۶۹	فصل پنجم: نتیجه‌گیری و پیشنهادهای آینده
۷۰	۱-۵ نتیجه‌گیری.....
۷۱	۲-۵ پیشنهادهای آینده.....
۷۳	مراجع

فهرست اثکال

شماره‌ی صفحه

عنوان

۷ شکل ۲-۱: خوشبندی نمونه‌های اولیه
۱۱ شکل ۲-۲: مراحل انجام خوشبندی [۶]
۱۳ شکل ۳-۲: مراحل انجام خوشبندی سلسله مراتسی
۱۴ شکل ۴-۲: خوشبندی single linkage
۱۴ شکل ۵-۲: خوشبندی complete linkage
۱۵ شکل ۶-۲: خوشبندی average linkage
۱۶ شکل ۷-۲: گام‌های الگوریتم تقسیم شونده و متراکم شونده
۱۹ شکل ۸-۲: روند کلی الگوریتم ژنتیک
۲۰ شکل ۹-۲: روند کلی الگوریتم PSO
۲۵ شکل ۱۰-۲: فلوچارت الگوریتم FA [۳]
۳۶ شکل ۱-۳: الگوریتم ترکیبی GSO [۱]
۳۷ شکل ۲-۳: عمل برش مربوط به ژنتیک GSOKHM [۱]
۳۸ شکل ۳-۳: نمایش کروموزوم [۳]
۴۵ شکل ۴-۳: نمایش ذره در الگوریتم GSA
۵۰ شکل ۳-۵: الگوریتم CAS_A [۴۴]

فهرست جداول

شماره‌ی صفحه

عنوان

جدول ۱-۳: داده‌های مورد آزمایش [۴۰]	۳۴
جدول ۲-۳: مقایسه الگوریتم K-meanse [۴۰]	۳۵
جدول ۴-۱: پارامترهای مربوط به الگوریتم FAC	۵۷
جدول ۴-۲: مرکز خوشه بدست آمده با اجرای الگوریتم FAC روی مجموعه داده Iris	۵۹
جدول ۴-۳: نتیجه الگوریتم‌های موجود روی داده‌های Iris	۶۰
جدول ۴-۴: مقادیر intra و inter و درصد خطای بدست آمده از الگوریتم‌ها روی داده‌های Iris	۶۰
جدول ۴-۵: مرکز خوشه بدست آمده با اجرای الگوریتم FAC روی مجموعه داده Wine	۶۲
جدول ۴-۶: نتیجه الگوریتم‌های موجود روی داده‌های Wine	۶۳
جدول ۴-۷: مقادیر intra و inter و درصد خطای بدست آمده از الگوریتم‌ها روی داده‌های Wine	۶۳
جدول ۴-۸: مرکز خوشه بدست آمده با اجرای الگوریتم FAC روی مجموعه داده Glass	۶۴
جدول ۴-۹: نتیجه الگوریتم‌های موجود روی داده‌های Glass	۶۵
جدول ۴-۱۰: مقادیر intra و inter و درصد خطای بدست آمده از الگوریتم‌ها روی داده‌های Glass	۶۶
جدول ۴-۱۱: مرکز خوشه بدست آمده با اجرای الگوریتم FAC روی مجموعه داده حقيقی	۶۷
جدول ۴-۱۲: نتیجه الگوریتم FAC روی داده‌های حقيقی	۶۷
جدول ۴-۱۳: مقادیر intra و inter و درصد خطای بدست آمده از الگوریتم FAC روی داده‌های حقيقی	۶۸

فصل اول:

مقدمہ

۱-۱ مقدمه

خوشبندی^۱، دسته‌بندی بدون ناظر الگوها (مشاهدات، داده‌ها یا بردار ویژگی‌ها) درون گروه‌ها (خوشبندی) است [۱]. امروزه با توجه به رشد روز افزون داده‌ها، خوشبندی یکی از ایده‌آل ترین مکانیزم‌ها برای ورود به دنیای عظیم داده‌ها است چرا که تشخیص ساختار داده‌ها را امکان پذیر می‌کند. دلیل اهمیت خوشبندی این است که یک دید کلی و سریع از یک مجموعه بزرگی از اسناد را در اختیار کاربر قرار می‌دهد. می‌توان خوشبندی را به این صورت تعریف کرد که خوشبندی قرار دادن داده‌ها درون خوشبندی است بطوریکه داده‌هایی که در یک خوش قرار دارند بیشترین شباهت را با یکدیگر و با داده‌های خوشبندی دیگر کمترین شباهت را داشته باشند.

۱-۲ شرح مسئله

خوشبندی روشی شناخته شده برای دریافت مفاهیم پنهان در متن داده‌ها است. بحث اصلی خوشبندی، تقسیم داده‌ها به گروه‌هایی از عناصر است که شبیه یکدیگر باشند. هر کدام از این گروه‌ها که خوش نامیده می‌شود، شامل عناصری است که با یکدیگر شباهت دارند و با عناصر سایر گروه‌ها متفاوتند.

خوشبندی را می‌توان، یافتن ساختاری در مجموعه‌ای از داده‌ها دانست که دسته‌بندی نشده‌اند. به بیان دیگر قرار دادن داده‌ها در گروه‌هایی است که اعضای هر گروه از زاویه‌ی خاصی شبیه یکدیگرند، بطوریکه شباهت درون هر خوش حداقل و شباهت بین داده‌های درون خوشبندی متفاوت حداقل باشد. برای انجام این کار روش‌های زیادی وجود دارد که می‌توان آنها را به دو دسته روش‌های افزایشی و سلسله مراتبی تقسیم کرد. امروزه مسئله خوشبندی به یک مسئله بهینه سازی تبدیل شده، که هدف آن پیدا کردن مراکزی است که مجموع فاصله آنها با دیگر داده‌ها حداقل شود. از این‌رو می‌توان از الگوریتم‌های

^۱ clustering

فراابتکاری^۱ برای حل آن استفاده کرد؛ به عبارتی هدف این الگوریتم‌ها پیدا کردن مراکز خوش‌ها است بطوری که فاصله آنها از دیگر داده‌ها حداقل شود.

در این پایان نامه برای حل مسئله خوش‌بندی، از الگوریتم فراابتکاری جدیدی به نام الگوریتم جنگل استفاده شده است. برای بررسی کارایی الگوریتم ارائه شده از دو سری مجموعه داده که اولی مجموعه داده‌های استاندارد و دیگری مجموعه داده‌های حقیقی استخراج شده برای عیب‌یابی سیستم‌های دوار مکانیکی استفاده شده است.

۱-۳ ساختار پایان نامه

در ادامه مبحث، در فصل دوم، مسائل مربوط به خوش‌بندی و مفاهیم پایه‌ای لازم برای خوش‌بندی توضیح داده شده است. در ابتدا در مورد مفهوم خوش‌بندی و اینکه خوش‌بندی چیست و چه کاربردهایی دارد، توضیح مختصری ارائه شده؛ سپس تفاوت آن با طبقه‌بندی ذکر و اهداف خوش‌بندی و مراحل انجام آن شرح داده شده است. برای خوش‌بندی روش‌های زیادی وجود دارد که می‌توان آنها را به دو دسته روش‌های افزایشی و سلسله مراتبی تقسیم نمود؛ هر یک از این روش‌ها مزايا و معایبی دارند که در ادامه فصل دوم اشاره‌ی مختصری به آنها شده است. برای انجام خوش‌بندی الگوریتم‌های زیادی ارائه شده است [۵] که در ادامه این فصل اشاره کوتاهی به برخی از این الگوریتم‌ها خواهیم داشت. بعد از اینکه خوش‌بندی انجام شد معیارهایی مورد نیاز است تا بتوان خوش‌بندی انجام شده را ارزیابی کرد، تعدادی از این معیارها در انتهای فصل دوم آورده شده است.

همانطور که ذکر شد یکی از روش‌های خوش‌بندی، خوش‌بندی افزایشی است؛ روش‌هایی که به صورت افزایشی خوش‌بندی را انجام می‌دهند خود به دو دسته تقسیم می‌شود، روش‌های کلاسیک و روش‌های فراابتکاری. برای هر دو این روش‌ها الگوریتم‌های بسیاری وجود دارد که در فصل سوم ^۱ به مطالعه

¹ heu

و بررسی تعدادی از آنها خواهیم پرداخت.

یکی از الگوریتم‌های فرامکاشفه‌ای جدید الگوریتم جنگل می‌باشد؛ این الگوریتم نیز همانند دیگر الگوریتم‌های فرامکاشفه‌ای مبتنی بر جمعیت است. در ابتدای فصل چهارم نگاه اجمالی به الگوریتم جنگل داریم و سپس نحوه بکار گیری این الگوریتم را در مسئله خوشبندی (FAC) مورد بررسی قرار دادیم. داده‌هایی که برای ارزیابی این الگوریتم استفاده شده، شامل دو سری داده است، که سری اول شامل داده‌های استاندارد و سری دوم شامل داده‌های حقیقی می‌باشد که برای عیب یابی سیستم‌های دوار مکانیکی تولید شده‌اند. در ادامه فصل چهارم این داده‌ها را معرفی کرده‌ایم و نتایج آنها را در جداول جداگانه آورده‌یم.

در نهایت در فصل پنجم یک نتیجه‌گیری کلی از روش ارائه شده خواهیم داشت و در نهایت راه کارهایی را برای کارهای آتی ارائه دادیم.

فصل دوم:

بررسی معانی سیم و آنکوہای اولیه

۱-۲ مقدمه

امروزه با حجم عظیمی از داده‌ها روبرو هستیم که برای استفاده از آنها به ابزارهای کشف دانش نیاز داریم. داده‌کاوی به عنوان یک توانایی پیشرفته، در تحلیل داده و کشف دانش مورد استفاده قرار می‌گیرد. برای این کار روش‌های متعددی وجود دارد که هر یک از آنها برای اهداف خاصی مورد استفاده قرار می‌گیرند. یکی از مهمترین روش‌های داده‌کاوی، خوشبندی است که کاربرد بسیاری در کشف دانش دارد.

۲-۱ خوشبندی

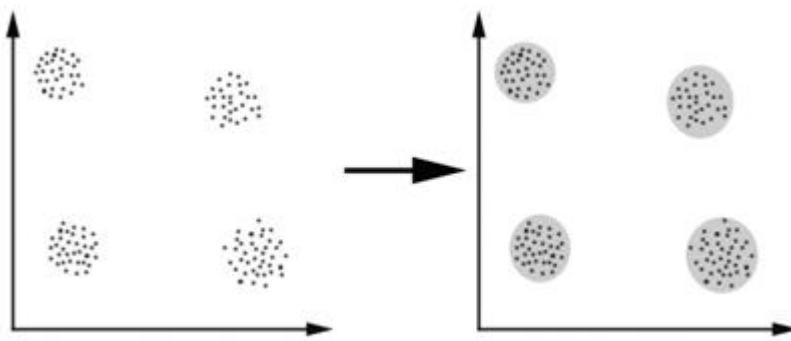
یکی از مراحل پایه‌ای درک و یادگیری داده‌ها، گروه‌بندی آن‌ها در دسته‌های ملموس است. در حالت پایه، سیستم‌های گروه‌بندی داده، اگر اطلاعاتی درباره گروه داده‌ها را در اختیار داشته باشند، با ناظر، در غیر این صورت بدون ناظر نماید [۶]. خوشبندی یکی از شاخه‌های یادگیری بدون ناظر می‌باشد و فرآیند خودکاری است که نمونه‌ها را به دسته‌هایی که اعضای آن مشابه یکدیگر هستند، تقسیم می‌کند؛ که به این دسته‌ها خوش گفته می‌شود.

۲-۱-۱ تعریف خوشبندی

خوشبندی یک تکنیک دسته‌بندی بدون نظارت است که مجموعه‌ی داده‌ها که معمولاً بردارهایی در فضای چند بعدی هستند را براساس یک معیار شباهت یا عدم شباهت به تعداد مشخصی خوش تقسیم می‌کند [۷]؛ بنابراین خوش مجموعه‌ای از اشیاء است که در آن اشیاء با یکدیگر مشابه بوده و با اشیاء موجود در خوش‌های دیگر غیر مشابه هستند. برای مشابه بودن می‌توان معیارهای مختلفی در نظر گرفت؛ مثلاً می‌توان معیار فاصله را برای خوشبندی مورد استفاده قرار داد و اشیائی که به یکدیگر نزدیک‌تر هستند را به عنوان یک خوش در نظر گرفت که به این نوع خوشبندی، خوشبندی مبتنی بر فاصله^۳ می‌گویند. به عنوان مثال در شکل ۱-۲ نمونه‌های ورودی در سمت چپ به چهار خوش مشابه شکل سمت راست تقسیم

³Distance-based Clustering

می‌شوند. در این مثال هر یک از نمونه‌های ورودی به یکی از خوشه‌ها تعلق دارد و نمونه‌ای وجود ندارد که متعلق به بیش از یک خوشه باشد.



شکل ۱-۲: خوشبندی نمونه‌های اولیه

ولی برخی شباهت‌ها را نمی‌توان به صورت عددی تخمین زد، لذا معیار شباهت دیگر، شباهت مفهومی نام دارد که به این نوع از خوشبندی، خوشبندی مفهومی گفته می‌شود. در خوشبندی مفهومی، خوشه‌ها تنها گروهی از اشیاء با شباهت عددی نیستند، بلکه خوشه‌ها به عنوان گروهی از اشیا که با یکدیگر یک مفهوم را نشان می‌دهند، هستند؛ در واقع تنها تعدادی خوشه تولید می‌شود که مفاهیم مرتبط را توصیف می‌کند. برای خوشبندی مفهومی، ما به مجموعه‌ای از صفات برخی اشیاء (یک زبان توصیف برای مشخص کردن خوشه‌های چنین اشیایی) و یک معیار کیفیت خوشبندی نیاز داریم. هدف، تقسیم‌بندی کردن اشیاء در خوشه‌ها به گونه‌ای است که معیار کیفیت ماکزیمم شود و در عین حال توصیفات عمومی از این خوشه‌ها را تعیین کند. توجه شود که در خوشه‌های مفهومی خصوصیات خوشه، با بررسی و دقیقت به فرآیند مشخص کردن خوشه‌ها، به وجود می‌آید. این یک تفاوت اصلی بین خوشبندی مفهومی و خوشبندی مبتنی بر فاصله است. در روش خوشبندی مبتنی بر فاصله، خوشه‌ها مطابق با یک معیار شباهت مشخص می‌شوند. این معیار شباهت یک تابع است که فقط خصوصیات اشیاء را مقایسه می‌کند. در مقابل، در خوشبندی مفهومی به شرح یا توصیف هم توجه می‌شود.

۲-۲-۲ کاربردهای خوشبندی

خوشبندی را می‌توان یکی از مهمترین زیر گروههای یادگیری بدون نظارت دانست که در موارد بسیاری کاربرد دارد [۸]. به عبارت دیگر خوشبندی، نقش حیاتی در روش‌های طبقه‌بندی اطلاعات بازی می‌کند برخی از این نمونه‌ها عبارتند از:

﴿ در زمینه مهندسی (مانند مهندسی برق، مهندسی کامپیوتر، یادگیری ماشین، هوش مصنوعی،

تشخیص الگو و مهندسی مکانیک) کاربردهایی مانند:

- داده کاوی^۴: کشف اطلاعات و ساختار جدید از داده‌های موجود
- تشخیص گفتار^۵: در ساخت کتاب کد از بردارهای ویژگی، رد تقسیم کردن گفتار بر حسب گویندگان آن و یا فشرده سازی گفتار
- تقسیم بندی تصاویر^۶: تقسیم‌بندی تصاویر پزشکی و یا ماهواره‌ای
- وب (WWW): دسته‌بندی اسناد و یا دسته‌بندی مشتریان به سایت‌ها و ...

﴿ علوم پزشکی (شاخه‌های ژنتیک، زیست شناسی، میکروب شناسی، فسیل شناسی، روان شناسی

بالینی، آسیب شناسی) مانند:

- زیست شناسی: دسته‌بندی حیوانات و گیاهان از روی ویژگی‌های آنها

﴿ علوم زمین شناسی (جغرافیا، زمین شناسی، نقشه برداری از زمین) به عنوان نمونه

- نقشه برداری شهری^۷: دسته‌بندی خانه‌ها براساس نوع و موقعیت جغرافیایی آنها

- مطالعات زلزله نگاری^۸: تشخیص مناطق حادثه خیز براساس مشاهدات قبلی

﴿ علوم اجتماعی (جامعه شناسی، روان شناسی، تاریخ، آموزش و پرورش) که در این راستا به موارد

⁴ Data mining

⁵ Speech Recognition

⁶ Image Segmentation

⁷ City-Planning

⁸ Earthquake studies

زیر می‌توان اشاره کرد:

– کتابداری: دسته‌بندی کتابها

– بیمه: تشخیص افراد متقلب، تشخیص افرادی که بیمه موتور دارند و بیشترین میزان

درخواست از بیمه را نیز در سال مشخصی داشته‌اند.

﴿اقتصاد (بازاریابی، تجارت) به عنوان مثال:

– در بازاریابی^۹: دسته‌بندی مشتری‌ها به دسته‌هایی بر حسب رفتارها و نیازهای آنها از

طریق مجموعه زیادی از ویژگی‌ها و آخرین خریدهای آنها

۳-۲-۲ تفاوت خوشبندی با طبقه‌بندی

برای تقسیم داده در گروههای مختلف از دو واژه طبقه‌بندی^{۱۰} و خوشبندی استفاده می‌شود. در بسیاری از

موارد این دو واژه به جای یکدیگر بکار برده می‌شود. اما به این نقطه باید توجه داشت که اگر چه در هر دو

روش به دنبال آن هستیم که داده‌ها را براساس شباهت‌های آنها، در چندین گروه قرار دهیم، ولی

طبقه‌بندی با خوشبندی متفاوت است. در طبقه‌بندی نمونه‌های ورودی برچسب گذاری شده‌اند ولی در

خوشبندی، نمونه‌های ورودی دارای بر چسب اولیه نمی‌باشند و در واقع با استفاده از روش‌های

خوشبندی، داده‌های مشابه، مشخص و بطور ضمنی برچسب گذاری می‌شوند. در واقع می‌توان قبل از

عملیات طبقه‌بندی داده‌ها، یک خوشبندی روی نمونه‌ها انجام داد و سپس مراکز خوشبندی حاصل را

محاسبه کرد و یک بر چسب به مراکز خوشبندی نسبت و سپس عملیات طبقه‌بندی را برای نمونه‌های ورودی

جدید انجام داد.

۴-۲-۲ هدف از خوشبندی

هدف روش‌های خوشبندی، گروه‌بندی مجموعه‌ای از داده‌های بدون برچسب است، به طوری که دو داده

⁹ Marketing

¹⁰ classification

در یک خوشة تا حد امکان به هم شبیه، و در دو خوشه متفاوت، تا حد امکان از یکدیگر متمایز باشند [۹]. سوالی که مطرح می‌شود این است که چگونه یک خوشه‌بندی مفید داشته باشیم؟ این موضوع به هدف نهایی خوشه‌بندی بستگی دارد. به عبارتی، کاربر باید ملاک را به گونه‌ای تعیین کند که بهترین نتیجه را مطابق با نیازهایش بدست آورد.

خوشه‌بندی برای چهار هدف زیر می‌تواند مورد استفاده قرار بگیرد:

﴿ یافتن ساختار زیربنایی^{۱۳} (پیدا کردن شهود راجع به داده‌ها، ایجاد فرضیه، تشخیص ناهنجاری^{۱۴} و

تعیین ویژگی‌های برجسته)

﴿ گروه‌بندی طبیعی داده‌ها

﴿ فشرده‌سازی به منظور سازمان دهی یا خلاصه‌سازی داده

﴿ کشف گروه‌های طبیعی داده‌ها

۲-۵-۵ مراحل انجام خوشه‌بندی

یک روند کلی برای فرایند خوشه‌بندی شامل مراحل زیر است [۶]:

۱. نمایش الگو که معمولاً شامل انتخاب یا استخراج خصیصه می‌باشد.

۲. تعریف یک معیار ارزیابی شباهت با توجه به دامنه داده‌ها.

۳. فرایند خوشه‌بندی یا گروه‌بندی.

۴. خلاصه سازی داده‌ها در صورت نیاز.

۵. اعتبارسنجی سیستم.

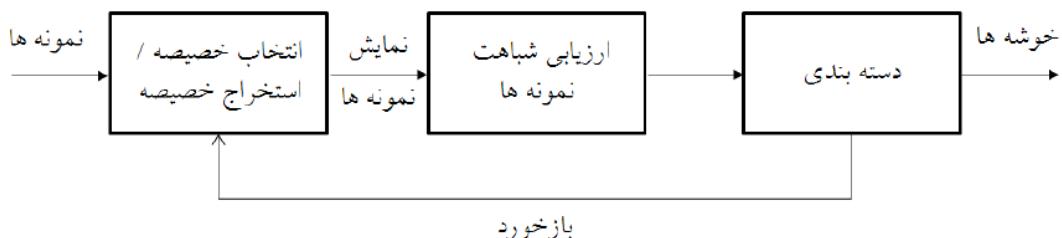
شکل ۲-۲ سه مرحله از این فرایند، که شامل بازخورد حاصل از نتایج خوشه‌بندی روی دو مرحله

¹³ underlying

¹⁴ Anomaly

ابتدایی است، را نشان می‌دهد.

نمایش الگوها^{۱۳} به تعداد کلاس‌ها، تعداد نمونه‌های موجود و تعداد، نوع و مقیاس خصیصه‌های موجود در الگوریتم خوشبندی اشاره می‌کند. برخی از این اطلاعات توسط کاربر کنترل نمی‌باشد.



شکل ۲-۲: مراحل انجام خوشبندی [۶]

انتخاب خصیصه^{۱۴} فرایند شناسایی یک زیر مجموعه از مؤثرترین خصیصه‌ها برای استفاده در خوشبندی است، و استخراج خصیصه^{۱۵} فرایند تغییر برخی خصیصه‌های موجود و تولید خصیصه‌های جدید می‌باشد. هر دوی این تکنیک‌ها به منظور دست یافتن به مجموعه مناسبی از خصیصه‌ها و افزایش کارایی خوشبندی است.

مجاورت نمونه‌ها^{۱۶} معمولاً بوسیله یک تابع فاصله میان زوج الگوهای ورودی، اندازه‌گیری می‌شود. معیارهای گوناگونی برای اندازه‌گیری فاصله در حوزه‌های مختلف استفاده می‌شود [۱۲، ۱۱، ۱۰]. یک معیار اندازه‌گیری ساده مثل فاصله اقلیدسی معمولاً برای نمایش عدم تشابه میان دو الگو بکار می‌رود [۱۳]، همچنین برای تشخیص شباهت‌های مفهومی میان الگوها می‌توان از معیارهای دیگری استفاده کرد.

مرحله گروه‌بندی به روش‌های گوناگونی انجام می‌گیرد. نتایج حاصل از خوشبندی می‌تواند به شکل تقسیم‌بندی سخت (تقسیم داده‌ها درون گروه‌های مجزا) و یا تقسیم‌بندی فازی (هر نمونه با درجه‌های

¹³ Pattern Representation

¹⁴ Feature Selection

¹⁵ Feature Extraction

¹⁶ Pattern Proximity

عضویت متفاوتی در گروههای مختلف قرار دارد) باشد. الگوریتم‌های خوشبندی سلسله مراتبی از توابع شbahت برای ترکیب و تقسیم خوشها استفاده می‌کنند، تا زنجیره‌های تودرتویی از تقسیم‌بندی‌های گوناگون را ارائه دهنند. الگوریتم‌های خوشبندی افزایبندی تنها یک تقسیم‌بندی از نمونه‌ها را در اختیار ما می‌گذارند که در ادامه به بررسی هر یک از آنها خواهیم پرداخت.

خلاصه‌سازی داده‌ها،^{۱۷} فرایند استخراج یک تعریف مختصر و ساده از مجموعه داده‌های اصلی می‌باشد. در مبحث خوشبندی، نمونه‌ای از خلاصه‌سازی داده را می‌توان یک توصیف کوتاه برای هر خوشه دانست که معمولاً آن را مدل پیش الگو^{۱۸} می‌نامند، برای مثال مرکز ثقل هر خوشه^[۱۹] می‌تواند یک توصیف خلاصه‌ای از نمونه‌های درون آن خوشه باشد.

اعتبار سنجی، نتایج حاصل از الگوریتم‌های خوشبندی را ارزیابی می‌کند. اعتبار سنجی قابل مشاهده بوده^[۲۰] و برای تشخیص با معنی بودن خروجی مورد استفاده قرار می‌گیرد. یک ساختار خوشبندی زمانی معتبر است که به صورت شناسی اتفاق نیفتد. زمانیکه از روش‌های آماری برای خوشبندی استفاده می‌شود، اعتبارسنجی نیز با استفاده از روش‌های آماری و آزمایش فرضیات صورت می‌گیرد. دو نوع اعتبارسنجی برای مطالعه وجود دارد. اعتبارسنجی بیرونی،^{۱۹} ساختار بدست آمده برای داده‌ها را با ساختارهای قبل از خوشبندی مقایسه می‌کند. اعتبارسنجی درونی،^{۲۰} سعی دارد تا مشخص کند آیا ساختار بدست آمده بطور ذاتی برای داده‌ها مناسب است یا نه.

۳-۲ روش‌های خوشبندی

با توجه به کاربرد و تنوع مسایل، برای خوشبندی روش‌های مختلفی وجود دارد^[۵] که می‌توان آنها را به طور کلی به دو روش عمده دسته‌بندی کرد:

¹⁷ Data Abstraction

¹⁸ Prototype

¹⁹ External Examination

²⁰ Internal Examination