

یک سیستم پشتیبانی تصمیم مبتنی بر GIS برای تخمین نرخ اتاق هتل و پیش بینی قیمت زمانی: زمینه کارگزاران هتل

اسلاواکیسیلویچ آ.، دانیل کیم، لیور روکاج، ج.

آداده کاوی، پایگاه های داده و تجسم، گروه کامپیوتر و علوم اطلاعات، دانشگاه کنستانز، 78457 کنستانز، آلمان
بازمایشگاه دوپچه تلکام در دانشگاه بن گوریون، بیر-شوا، اسرائیل
گروه مهندسی سیستم های اطلاعات، دانشگاه بن گوریون نقب، Beer-Sheva، POB 653، اسرائیل 84105

مقاله اطلاعات

چکیده

افزایش روزافزون تعداد رزرو آنلاین اتاق هتل نه تنها رقابت در صنعت سفر را تشدید می کند، بلکه واسطه های مسافرتی (یعنی شرکت های الکترونیکی که اطلاعات مربوط به محصولات مختلف مسافرتی را از تامین کنندگان مختلف سفر جمع آوری می کنند) را به رقابتی شدید برانگیخته است. بهترین قیمت محصولات مسافرتی یعنی اتاق هتل، عامل مهمی که بر درآمدها تأثیر می گذارد، توانایی انعقاد معاملات سودآور با تامین کنندگان مختلف سفر است. با این حال، سودآوری یک قرارداد تنها به مهارت های ارتباطی یک مدیر قرارداد بستگی ندارد. به طور قابل توجهی به اطلاعات عینی به دست آمده در مورد یک تامین کننده خاص سفر و محصولات او بستگی دارد. در حالی که مدیر قرارداد معمولاً دانش گسترده ای از تجارت مسافرتی به طور کلی دارد، جمع آوری و پردازش اطلاعات خاص در مورد تامین کنندگان سفر معمولاً یک کار گران قیمت و زمان است. هدف ما توسعه ابزاری است که به واسطه سفر کمک می کند تا اطلاعات استراتژیک گمشده درباره هتل ها را به منظور افزایش معاملات سودآور به دست آورد. ما یک سیستم پشتیبانی تصمیم مبتنی بر GIS را ارائه می کنیم که هم می تواند نرخ اتاق هتل را با استفاده از ویژگی های ضروری هتل و موقعیت مکانی تخمین بزند و هم قیمت های نرخ موقت اتاق را پیش بینی کند. اطلاعات در مورد نرخ عینی اتاق هتل امکان مقایسه عینی را فراهم می کند و مبنایی را برای محاسبه واقعی سودآوری قرارداد فراهم می کند. پیش بینی زمانی نرخ اتاق ها را می توان برای نظارت بر نرخ های قبلی اتاق هتل و برای تعدیل قیمت قرارداد آتی مورد استفاده قرار داد. این مقاله سه سهم عمده دارد. اولین، مایک سیستم پشتیبانی تصمیم مبتنی بر GIS، اولین در نوع خود، برای کارگزاران هتل ارائه می دهیم. دوم، DSS را می توان تقریباً در هر نقطه از جهان اعمال کرد، که آن را به یک ابزار تجاری بسیار جذاب در موقعیت های واقعی تبدیل می کند. سوم، یک چارچوب داده کاوی پرکاربرد را ادغام می کند که دسترسی به ده ها الگوریتم آماده اجرا را برای استفاده توسط متخصص دامنه فراهم می کند و امکان اضافه کردن الگوریتم های جدید را پس از توسعه ارائه می دهد. این سیستم با همکاری نزدیک با شرکتی طراحی و ارزیابی شده است که راه حل های فناوری سفر، به ویژه راه حل های مدیریت موجودی و قیمت گذاری برای بسیاری از وب سایت ها و آژانس های مسافرتی معروف در سراسر جهان را توسعه می دهد. این شرکت همچنین مجموعه داده های واقعی و بزرگی را برای ارزیابی سیستم در اختیار ما قرار داده است. ما عملکرد DSS را با استفاده از داده های هتل در منطقه بارسلون، اسپانیا نشان می دهیم. نتایج نشان دهنده سودمندی بالقوه سیستم پیشنهادی است.

تاریخچه مقاله:

دریافت در 4 مه 2011
دریافت در فرم اصلاح شده 7 اوت 2012 پذیرفته
شده در 28 اکتبر 2012
در دسترس آنلاین 12 نوامبر 2012

کلیدواژه ها:

روش های لذت جویانه
هتل ها
پیش بینی قیمت
تجزیه و تحلیل رگرسیون سیستم های
اطلاعات جغرافیایی
داده کاوی

کلیه حقوق محفوظ است © 2012 Elsevier BV

1. مقدمه

به عنوان واسطه سفر یا کارگزاری این است که آنها به مشتریان اجازه می دهند به طور همزمان اطلاعات بسیاری از هتل ها را در مقصد سفر خود جمع آوری کنند. بنابراین، کاربر می تواند به راحتی قیمت ها را مقایسه کند، نه اینکه مجبور باشد اطلاعات واحدی درباره هتل های جداگانه جستجو کند و مجبور باشد از وب سایت هر هتل بازدید کند.

رقابت بین واسطه های مسافرتی بسیار شدید است و عوامل خطر زیادی وجود دارد که می تواند درآمدها را کاهش دهد مانند کیفیت وب سایت (سهولت استفاده، جذابیت بصری) [56]، سرعت اجرا، میزان رضایت کاربر [14] فقدان ابزارها و خدمات نوآورانه و سطح حرفه ای بودن کارکنان آنها. با این حال، مهمترین عامل توانایی قرارداد با تامین کنندگان مختلف سفر است. این عامل با دو موضوع اساسی مشخص می شود: قرارداد با هر چه بیشتر تامین کنندگان سفر و انعقاد قراردادهای سودآور. در حالی که موضوع اول بیشتر سازمانی است، موضوع دوم به توانایی شخصی مدیران قرارداد مربوط می شود.

بانفوذ مداوم اینترنت و فناوری های تلفن همراه به تمام جنبه های زندگی ما، تعداد کاربران آنلاین به سرعت در حال افزایش است. در نتیجه، رفتار مصرف کننده نسبت به خرید آنلاین تغییر می کند، که مزایایی مانند مقایسه محصول و قیمت، سهولت استفاده، سرعت معامله خرید و اعتماد را فراهم می کند. [19, 46]. این روند به ویژه در حوزه سفر قابل توجه است. وب سایت های مسافرتی آنلاین بیشتر و بیشتری در حال ظهور هستند، از جمله آگهی های هتل و وب سایت هایی که اطلاعات مربوط به نرخ اتاق هتل ها را در سراسر جهان جمع آوری می کنند. [29]. مزیت مصالح مسافرتی که به آنها نیز اشاره می شود

نویسنده متناظر: تلفن: +49 7531 88 3536
آدرس ایمیل: J. Kisilevich(slaks@dbvis.inf.uni-konstanz.de)
keim@dbvis.inf.uni-konstanz.de (دی. کیم)، liorrk@bgu.ac.il (روکاج).

© Elsevier BV 2012 تمامی حقوق محفوظ است.
http://dx.doi.org/10.1016/j.dss.2012.10.038

چندکار در مورد الزامات پیاده سازی GIS بحث می کنند. در هر صورت، اینها به دلیل عدم وجود فناوری مناسب، ناسازگاری در رابط های برنامه نویسی قوی نبودند یا با ادغام اجزای مختلف توسط تسهیلات واردات و صادرات داده ها پیاده سازی شدند که دنزر [11] تماس گرفت ادغام تهی در عین حال، تا جایی که می دانیم، هیچ کاری راه حلی مبتنی بر GIS قوی و با کاربرد آسان ارائه نکرد که بتوان در سناریوهای زندگی واقعی از آن استفاده کرد.

برخلاف تلاش های گذشته، ما یک سیستم پشتیبانی تصمیم گیری مبتنی بر GIS اعطاف پذیر و بسیار تعاملی با عملکرد غنی ارائه می کنیم. سیستم ما با یک GIS واقعی یکپارچه شده است که برای ورودی و لایه بندی داده های مکانی پشتیبانی می کند. برای نشان دادن روابط پیچیده فضایی؛ تجزیه و تحلیل داده های مکانی؛ و خروجی داده های مکانی به صورت نقشه [10]. مشکل اکتساب داده های مکانی، یک عامل حیاتی در تحقیقات گذشته، با استفاده از داده های جمع سیاری OpenStreetMap حل شده است. [22]، که شامل کمک های هزاران نفر در سراسر جهان است. اگرچه برخی از ویژگی ها مانند نزدیکی هتل به ساحل در OpenStreetMap در دسترس نیستند، تحلیلگر می تواند از رابط کاربری ساده برای تصمیم گیری در مورد این ویژگی استفاده کند و توجه داشته باشد که هتل با توجه به این اطلاعات در حال بررسی بیشتر است. بسته داده کاوی یکپارچه دسترسی متخصص دامنه را به ده ها الگوریتم موجود و آماده برای اجرا فراهم می کند.

سهم مقاله را می توان به صورت زیر خلاصه کرد:

1. سیستم پشتیبانی تصمیمی که ما ایجاد کرده ایم، نیازمندی های تجاری دنیای واقعی شرکت های کارگزاری هتل ها را برای تخمین نرخ اتاق هدف هتل برآورده می کند.
2. به دلیل ادغام داده های عمومی DSS، OpenStreetMap، پیشنهادهای می تواند در نقاط مختلف جهان اعمال شود و محدود به تجزیه و تحلیل یک منطقه خاص نیست، همانطور که معمولاً در موارد ذکر شده در ادبیات دانشگاهی وجود دارد.
3. ارائه ویژگی هایی که معمولاً به دست آوردن یا تعیین آنها دشوار است، مثلاً نزدیکی به آب نما یا ویژگی هایی که بر اساس ویژگی های فضایی (شعاع و فاصله) هستند، توسط رابطی تسهیل می شود که به متخصص دامنه اجازه می دهد تا اطلاعات مورد نظر
4. چارچوب محدود به یک مشخصه هتل از پیش تعریف شده و یک تخمینگر رگرسیون منفرد نیست، بلکه می تواند از انواع برآوردهای خطی و غیرخطی موجود در بسته داده کاوی که در چارچوب تعبیه شده است به همراه قابلیت انتخاب ویژگی ها استفاده کند. متخصص دامنه معتقد است که در یک موقعیت خاص مهم است. این ویژگی به ویژه مهم است، زیرا تئوری اقتصادی راهنمایی در مورد انتخاب ویژگی ها و تعیین اینکه چگونه این ویژگی ها از نظر عملکردی با قیمت محصول آن ها ارتباط دارند و بهترین الگوریتم ها برای اعمال کدام هستند، اهمیت دارد. [6,39].

2. کارهای مرتبط

در این بخش به بررسی آثار مرتبط با حوزه ارزش گذاری املاک و ویژگی هایی که بر قیمت اتاق های هتل تأثیر می گذارد می پردازیم. روش هایی که در هر دو زمینه مورد استفاده قرار می گیرند، بسیار رایج هستند و بر اساس مدل های قیمت گذاری لذت جویانه هستند.

دورویکرد اصلی ذاتی در مدل لذت گرایانه وجود دارد. اولی به دنبال تخمین چگونگی تأثیر ویژگی های فردی بر قیمت کلی یک ملک یا یک اتاق است. بخش 1). رویکرد دوم به تولید ارزیابی مدلی می پردازد که می تواند در پیش بینی قیمت مورد استفاده قرار گیرد. بخش 2) که به هدف مقاله ما نزدیک است. در نهایت، ما کارهای مرتبطی را نشان می دهیم که در آن مدل های قیمت گذاری لذت گرا با یک GIS ادغام شده اند (بخش 3).

2.1. عوامل تعیین کننده نرخ اتاق

تأثیر مکان هتل بر نرخ اتاق و سهم قیمت یک ویژگی خاص مورد بررسی قرار گرفت [5]. در ابتدا، بول پنج متغیر مستقل را در مدل لذت بخش (ستاره هتل

انعقاد قراردادها و دانش جامع آنها از تجارت مسافرتی. با این حال، این دانش به اطلاعات استراتژیک موجود در مورد یک تامین کننده خاص سفر و محصولات او بستگی دارد. در واقع، تصمیمات استراتژیک با استفاده از مقدار محدودی از اطلاعات به دلیل ناتوانی در به دست آوردن و پردازش اطلاعات کافی در یک زمان کوتاه به دست می آید. بادر نظر گرفتن این موضوع، هدف ما در این مقاله بهبود قابلیت تصمیم گیری کارگزاران هتل با معرفی یک سیستم پشتیبانی تصمیم مبتنی بر GIS است. سیستم پشتیبانی تصمیم کارگزار را قادر می سازد تا به طور عینی نرخ اتاق هتل را بر اساس ویژگی های ذاتی و مکانی و همچنین نرخ اتاق های تاریخی یک هتل یا هتل هایی با ویژگی های مشابه تخمین بزند.

تجزیه و تحلیل قیمت محصول و عواملی که بر قیمت تأثیر می گذاردن از زمان روزن به طور گسترده در ارزیابی های مالی، اقتصادی و املاک و مستغلات استفاده شده است. [48] ویژگی قیمت را به عنوان مجموع وزنی ویژگی های مختلف تشکیل دهنده محصول فرموله کرد. در مدل قیمت گذاری لذت گرا (معمولاً با رگرسیون خطی تحلیل می شود) که او پیشنهاد کرد، متغیرهای مستقل ویژگی های محصول مربوط به تحلیل هستند، در حالی که قیمت به عنوان یک متغیر وابسته عمل می کند. بنابراین با یافتن هتل هایی با ویژگی های یکسانی که بر قیمت هتل ها تأثیر می گذارند، می توان نرخ اتاق ها را بین هتل های مشابه مقایسه کرد.

برای درک عواملی که بر قیمت املاک و به ویژه نرخ اتاق هتل تأثیر می گذارند، استفاده از تئوری قیمت گذاری لذت گرا بسیار مورد توجه قرار گرفته است (مثلاً [8,25,32,33,42,55]). با این حال، نتایج نشان می دهد که هیچ راه حل جهانی برای اینکه چه ویژگی هایی باید گنجانده شود و چه روش های تحلیلی باید اعمال شود وجود ندارد. [6]. گاهی اوقات نتایج حتی متناقض هستند [52]. از میان دلایل مختلف تفاوت در نتایج، می توان عواملی را نام برد: روش های تجربی انتخاب شده برای تحلیل (برآورده های رگرسیون خطی و غیرخطی، الگوریتم های پارامتری و ناپارامتری). کیفیت و کامل بودن داده ها؛ منطقه کاربرد؛ و ویژگی های موجود در یک مدل

مطالعات مختلف در ارزیابی املاک، از جمله حوزه هتل، اهمیت در نظر گرفتن ویژگی های مکانی مانند فاصله نسبی یک ملک تا مرکز شهر یا فاصله تا مراکز تجاری را در مدل هانشان داد. علاوه بر این، هتل ها دارای ویژگی های متمایز خود هستند، مانند نزدیکی به اسکله. با این حال، گنجانیدن ویژگی مکانی در مدل به دلایل متعددی بسیار دشوار است. اولاً، تعریف ویژگی های مکانی معمولاً یک مشکل ساختار نادرست است، زیرا توافق بر سر تفکیک مکانی قطعی (فاصله، مساحت و تراکم فضایی) دشوار است، که ممکن است بر نتایج تأثیر بگذارد یا نباشد. پاسخ دادن به سؤال در مورد ویژگی های غیرمکانی مانند آسان تر است آیا سنشوار در اتاق وجود دارد؟ از پاسخ به سوال چند نقطه دیدن در اطراف هتل وجود دارد؟ آنجا که دور و بردقیقا از نظر فاصله تعریف نشده است. دوم، دقت و در دسترس بودن داده های مکانی استفاده از آن را در تحلیل محدود می کند.

به این دلایل، یک فرآیند راه حل کاملاً خودکار [33] امکان پذیر نیست زیرا راهنمایی یک متخصص در مورد مشکلات نامناسب و کار در دست اقدام بسیار مهم است. واضح است که نیاز به یک سیستم پشتیبانی تصمیم گیری تعاملی (DSS) وجود دارد. [2,28,51] که به تحلیلگر در آزمایش فرضیه های مختلف در مورد عوامل قیمت برای هتل های منتخب کمک می کند. در این سیستم، تحلیلگر قادر خواهد بود با دسترسی به تمام داده های لازم از پایگاه داده شرکت خود، منطقه مورد بررسی را انتخاب کند. این به او اجازه می دهد تا داده های اضافی را که فکر می کند در تجزیه و تحلیل مهم است اضافه کند. برای مثال، چنین داده هایی می توانند نقاط مورد علاقه اطراف هتل ها، دسترسی به حمل و نقل، مکان های تاریخی یا اطلاعاتی در مورد نزدیکی هتل به آب نما و غیره باشند. این سیستم به تحلیلگر برای ساخت مدل های مختلف و اعمال الگوریتم های مختلف کمک می کند. تحلیلگر در مورد مطلوبیت یک هتل و نرخ اتاق هدف تصمیم می گیرد.

ثابت شده است که فناوری سیستم اطلاعات جغرافیایی (GIS) برای مشاغل مفید است. افزودن آن به محیط تصمیم گیری تجاری، عملکرد تصمیم گیرنده را بهبود می بخشد [9]. علاوه بر این، اهمیت GIS در ارزیابی اموال در آثار متعددی مورد بحث قرار گرفته است [7,12,16,18,27,37,40,43,47,49,54,58]. با این حال، استفاده از GIS در این موارد عمدتاً محدود بود، یا به استفاده از پرس و جوهای فضایی و اندازه گیری فاصله و یا فقط به یک مکان محدود می شد. آ

معمولاً از روش های رگرسیون چندگانه سنتی بهتر عمل نمی کنند. در مطالعات دیگر نتایج خلاف این را ثابت کرد [34]. برای پرداختن به موضوع تغییر قیمت احتمالی در یک منطقه بزرگ (غیر ثابت بودن فضایی)، [3] اثر رگرسیون وزن دار جغرافیایی (GWR) را بررسی کرد. [15] در مورد دقت پیش بینی این روش یک معادله رگرسیون جداگانه برای هر نقطه داده ایجاد می کند و به نقاطی که نزدیک نقطه داده قرار دارند وزن بیشتری می دهد. هر دو، خوبی برازش مربع R و دقت پیش بینی شده GWR، بالاتر از مدل رگرسیون خطی سنتی بود. در یک مطالعه اخیر،

[36] چندین مدل از جمله GWR را آزمایش کرد. نویسندگان گزارش می دهند که با توجه به معیار برازش، عملکرد GWR بهتر بود، در حالی که ضرایب آن همبستگی داشتند. این، به گفته نویسنده، اعتماد به روش را کاهش داد.

3. یکپارچه سازی GIS

ساریپ [49] از نرم افزار GIS MapInfo Professional برای تسهیل ادغام داده های مکانی در مدل شبکه عصبی مصنوعی ارزیابی دارایی استفاده کرد. از GIS برای اندازه گیری فواصل بین خواص، پرس و جویهای فضایی و نقشه برداری موضوعی استفاده شد. باین حال، به دلیل عدم وجود یک رابط برنامه نویسی مشترک، وظایف مدل سازی فضایی و ارزش گذاری قیمت به چندین مؤلفه ناهمگن تقسیم شدند.

کبودان و سرکار [27] مدل سازی پیش بینی قیمت های ملک فردی با استفاده از قیمت متوسط خانه های محله به جای قیمت خانه های فردی را پیشنهاد کرد. سه مشخصات محله مختلف تعریف شد: تراکت سرشماری، شماره بسته ارزیاب و کد پستی. با این حال، نویسندگان با مشکل تفکیک و گسترش مناسب محله ها مواجه شدند که بدون استفاده از GIS امکان تعریف آن وجود نداشت. نویسندگان از ArcGIS استفاده کردند و استفاده از آن تنها به دو کار آماده سازی محدود شد: کدگذاری جغرافیایی آدرس های خانه و تعیین مرز محله ها با توجه به هر یک از سه مشخصات.

گاریسوا و همکاران [18] ادغام GIS در یک فرآیند خودکار برای ارزیابی اموال. اگرچه GIS به طور خاص برای مشکل ارزیابی اموال توسعه یافته است، استفاده از آن از چندین جنبه محدود بود. اول، حوزه کاربرد محدود به املاک در آلباسته، اسپانیا بود. دوم، تنها پس از آموزش خودکار مدل شبکه عصبی مصنوعی، متخصص دامنه توانست از GIS برای انتخاب یک ویژگی برای ارزیابی استفاده کند. GIS در یک محیط گرافیکی SciViews از نرم افزار R توسعه یافته است، که برای فعال کردن نرم افزار راه حل های مبتنی بر رابط کاربری گرافیکی عمومی طراحی شده است. چنین راه حل هایی اجازه توسعه سیستم های اطلاعات جغرافیایی کاملاً کاربردی را نمی دهد.

4. دامنه مشکل

سودآوری هر واسطه مسافرتی به طور مستقیم با قراردادهای نرخ تخفیف که به دست می آید و توانایی واسطه در فروش محصول به مشتریان مرتبط است. واسطه های مسافرتی به کارکنان خود متشکل از مدیران قرارداد هتل حرفه ای و با دستمزد بالا برای مذاکره بهترین قرارداد وابسته هستند. از آنجایی که تعداد هتل ها در جهان نسبتاً زیاد است و فرآیند مذاکره طولانی است، هر واسطه مسافرتی خاص تعداد نسبتاً کمی پیمانکار دارد که می تواند به هر یک از مقاصد موجود اختصاص دهد. در نتیجه، یک پیمانکار با دو چالش مواجه می شود: (1) شناسایی هتل هایی که با مشخصات مشتریان نهایی خود مطابقت دارند، و (2) شناسایی هتل هایی که مدیران تمایل دارند در طول مذاکرات به آنها نرخ های بهتری بدهند.

تعامل بین هتل ها و واسطه های هتل به صورت شمانیک در نشان داده شده است عکس 1. یک هتل معمولاً وب سایت خود را دارد که در آن مستقیماً اتاق های خود را تبلیغ می کند. وب سایت سودآورترین کانال فروش است زیرا هیچ واسطه ای در آن دخیل نیست. با این حال، قرار گرفتن در معرض یک صفحه وب هتل برای مخاطبان گسترده محدود است زیرا مشتریان ترجیح می دهند از یک یا دو وب سایت مسافرتی برای مقایسه لیست قیمت هتل ها به جای جستجوی هتل های جداگانه استفاده کنند. بنابراین، هتل ها علاقه مند هستند که کانال های دیگری برای آنها تبلیغ کنند تا در معرض دید مشتریان نهایی قرار بگیرند.

رتبه بندی، سن ساختمان، در دسترس بودن رستوران، فاصله از مرکز شهر، و یک متغیر باینری سمت که نشان می دهد که آیا هتل رو به سمت رودخانه است. با این حال، سن و سمت از مدل نهایی حذف شدند زیرا تأثیر آنها بر واریانس ناچیز بود. نتایج نشان داد که فاصله از مرکز قوی ترین عامل تعیین کننده فضایی نرخ اتاق های هتل است (نرخ اتاق در هر کیلومتر از مرکز کاهش می یابد). علاوه بر این، در دسترس بودن رتبه بندی رستوران و هتل با ستاره، نرخ اتاق را افزایش داد.

اسرائیلی [26] تأثیر تعداد اتاق ها، رتبه بندی ستاره ها و وابستگی شرکت ها بر قیمت اتاق ها را با استفاده از 215 هتل و 30000 اتاق در سه منطقه در اسرائیل (تل آویو، اورشلیم، و ایلات) مورد مطالعه قرار داد. رتبه بندی ستاره ثابت ترین عامل تعیین کننده در تفاوت قیمت هتل است. با این حال، وابستگی برند نتایج متناقضی را نشان داد. در حالی که برای هتل های منطقه تل آویو، وابستگی برند تأثیری بر قیمت نداشت، وابستگی به برند، نرخ اتاق ها را در منطقه اورشلیم افزایش داد. در ایلات، عامل اصلی تفاوت قیمت هتل ها، تخفیف قیمت ها بود. تعداد اتاق ها و در نتیجه اندازه یک هتل عامل مهم دیگری بود - هر چه هتل بزرگتر باشد، قیمت اتاق ها نیز بالاتر می رود.

بررسی 15 تخته خواب و صبحانه با مجموع 36 اتاق در شهرستان والورث، ویسکانسین، مونتو و اسکیدمور [42] از مدل قیمت گذاری لذت گرا و تحلیل رگرسیون برای مطالعه تأثیر ویژگی های هتل بر قیمت و تمایل به پرداخت استفاده کرد. نتایج نشان داد که مکان قوی ترین عامل تعیین کننده برای تمایل به پرداخت است. اگر اقامتگاه با صبحانه کمتر از یک مایل از مرکز شهر فاصله داشته باشد، قیمت آن افزایش می یابد. سایر عوامل تعیین کننده قیمت، اندازه اتاق، در دسترس بودن جکوزی و حمام خصوصی است. استخر، اتاق های موضوعی، تهویه مطبوع، شومینه، لوازم آشپزخانه، تعداد کلی اتاق های اقامتگاه و گواهی های هدیه ناچیز بودند.

رابطه بین در دسترس بودن ویژگی های خاص هتل و نرخ اتاق برای اتاق های یک و دوفره بررسی شد [55] با استفاده از داده های حدود 74 هتل در اسلو، نروژ و اطراف آن. از جمله ویژگی های گنجانده شده در این مدل، در دسترس بودن مینی بار و ششوار بود که ثابت شد قوی ترین عامل تعیین کننده نرخ اتاق است. در مورد اتاق های یک نفره، این نرخ در هتل های وابسته به زنجیره به طور قابل توجهی بالاتر بود اما در هتل هایی که خدمات اتاق ارائه می دادند کمتر بود. در مورد اتاق های دو نفره، وابستگی زنجیره ای تأثیری بر نرخ اتاق نداشت، در حالی که فاصله از مرکز اسلو عامل مهمی برای کاهش قیمت ها بود. ویژگی هایی مانند استخر یا در دسترس بودن رستوران تأثیری بر قیمت ها نداشت.

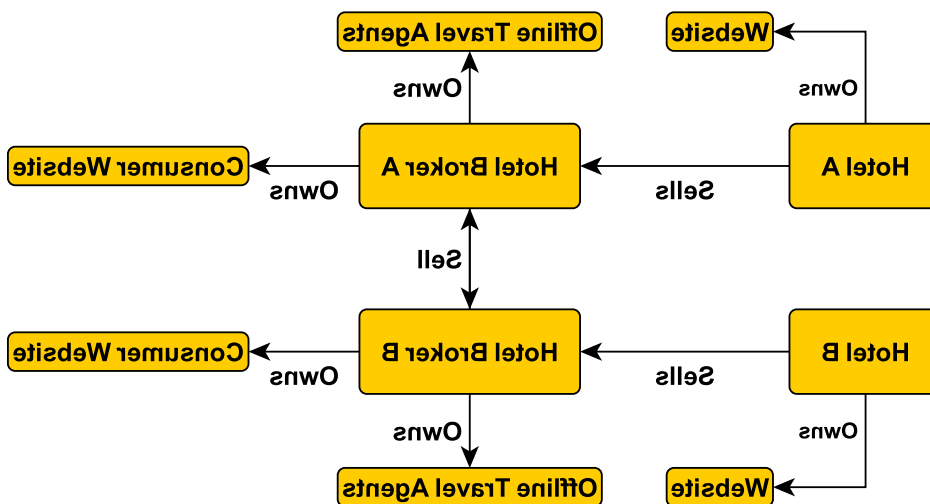
با استفاده از تحلیل رگرسیون کمی، در مطالعه ای در مورد هتل های تابوایون نشان داده شد [25] که سن هتل ها با قیمت هتل رابطه منفی دارد، در حالی که اندازه هتل تأثیر مثبتی بر قیمت دارد. همچنین نشان داده شد که وابستگی زنجیره ای و فاصله از مرکز شهر تأثیری بر نرخ اتاق ها ندارد. در مطالعه دیگری که شامل 73 هتل در تاییه بود [8] مشخص شد که قیمت اتاق ها به طور قابل توجهی تحت تأثیر موقعیت هتل، تلویزیون، دسترس به اینترنت و در دسترس بودن مرکز تناسب اندام است، در حالی که صبحانه، مراکز تجاری یا استخرهای شنا بر قیمت اتاق تأثیری ندارند.

یک مطالعه اخیر در مورد تأثیر مکان بر قیمت اتاق در هتل های فرودگاهی در ایالات متحده، [32] نشان داد که قیمت هتل تحت تأثیر نزدیکی هتل به فرودگاه یا مناطق تجاری مرکزی قرار دارد. نرخ اتاق ها در هتل هایی که به یک زنجیره زنجیره ای وابسته بودند در هتل هایی که پارکینگ رایگان ارائه می کردند بالاتر بود. با این حال، نرخ اتاق هادر هتل هایی که صبحانه رایگان ارائه می دادند کمتر بود.

2.2. ارزیابی اموال

برای بهبود تخمین ها، اخیراً تحقیقات در ارزیابی اموال بر مقایسه بین عملکرد الگوریتم های مختلف در پرداختن به موضوعاتی مانند نرمال بودن داده ها، چند خطی بودن، ناهمگونی، غیرخطی بودن، وابستگی فضایی و ناهمگونی فضایی تمرکز کرده است.

روش های مبتنی بر شبکه های عصبی با رگرسیون چندگانه در مقایسه شدند [12,41,57,60] و نشان داد که روشهای ناپارامتریک



عکس.1. تعامل بین هتل ها و واسطه های هتل.

هرنوع تسهیلات و امکانات دارای یک شماره شناسایی داخلی است. با این حال، پیش‌پردارش مورد نیاز بود، زیرا برخی از امکانات و امکاناتی که به یک نهاد اشاره می‌کردند یا شناسه ها و نام های مختلف نشان داده می‌شدند. به عنوان مثال آنچه به آن اشاره‌شد اینترنت بیسیم در یک هتل، به عنوان نامیده شد اینترنت پرسرعت در دیگری. ما به‌صورت دستی همه امکانات و امکانات را پردازش کردیم و مواردی را که به یک نهاد ارجاع می‌دادند، ادغام کردیم و نقشه ای بین شناسه های شرکت و موارد استفاده شده در سیستم ما ارائه می‌کرد.

6. مدل ها

همانطور که در مورد بحث قرار گرفت بخش 1 مدل های قیمت گذاری لذت گرا معمولاً برای ارزیابی اموال و برای تعیین تأثیر ویژگی های فردی بر نرخ اتاق استفاده می‌شوند. نرخ اتاق در طول یک دوره زمانی انتخاب شده برای تجزیه و تحلیل و از طریق ترکیب خطی یا غیر خطی ویژگی های ملک (هتل) بیان می‌شود. با این حال، قیمت اتاق های هتل بسیار متغیر است و قیمت ها ممکن است به شدت از فصل به فصل تغییر کند. نرخ اتاق ها به فاصله بین روزی که مشتری برای اتاق های موجود جستجو می‌کند و روزی که می‌خواهد تحویل بگیرد بستگی دارد. به طور کلی، می‌توان انتظار داشت که هر چه فاصله زمانی بین تاریخ جستجو و تاریخ ورود بیشتر باشد، قیمت اتاق هتل کمتر می‌شود. در نتیجه، برآورد قیمتی که تنها از مدل لذت گرایانه استفاده می‌کند، برای تخمین دقیق قیمت اتاق های هتل کافی نیست. علاوه بر این، مدل قیمت گذاری لذت گرا با تغییرات قیمت روزانه مقابله نمی‌کند. بنابراین، ما دو مدل را پیشنهاد می‌کنیم. مدل اول، به عنوان ایستا، مبتنی بر قیمت گذاری لذت گرا است که در آن قیمت ها از طریق ویژگی های ایستا بیان می‌شوند. مدل دوم، به عنوان پویا، فقط بر اساس نرخ اتاق های هتل تاریخی است. بخش های بعدی ساختار این مدل ها را به تفصیل شرح می‌دهد.

6.1. مدل استاتیک

در طول بحث با نمایندگان TGS، از جمله مدیران قرارداد، در مورد الزامات آنها، از ما خواسته شد که پشتیبانی را برای تجزیه و تحلیل ویژگی های مکان افزایش دهیم. معمولاً استفاده می‌شود فاصله تا مرکز شهر معیاری بسیار کلی است که نمی‌تواند تفاوت قیمت بین هتل ها را نشان دهد. همچنین نادقیق است زیرا تعیین دقیق اینکه مرکز شهر یک مکان جغرافیایی است یا صرفاً یک مفهوم مجازی دشوار است. و این امکان وجود دارد که بیش از یک مرکز شهر وجود داشته باشد. بنابراین تصمیم بر آن شد که روابط جغرافیایی بیشتری مانند تراکم، مساحت و فاصله معرفی شود. با توجه به الزامات، مدل استاتیک باید تفاوت بین مناطق با تعداد کمی هتل و تعداد زیادی هتل را نشان دهد. مناطقی با نقاط دیدنی کم و زیاد. آیا هتل در یکی از این مناطق واقع شده است. مساحت چنین مناطقی؛ و فاصله از نقاط دیدنی تا هتل ها.

همانطور که در عکس 1، هتل A از طریق در معرض دید قرار می‌گیرد کارگزار هتل A کانال، در حالی که هتل B از طریق در معرض دید قرار می‌گیرد کارگزار هتل B کانال به طور مشابه، کارگزاران هتل ها محصولات خود را از طریق وب سایت های مصرف کننده و آژانس های مسافرتی آنلاین تبلیغ می‌کنند. اگر آن شرکت کارگزاری قبلاً با هتل قرارداد نداشته باشد، دلال هتل می‌تواند شب های هتل را به شرکت کارگزار دیگری بفروشد. واسطه هتل می‌تواند با همکاری مستقیم با هتل بهترین قیمت را به دست آورد. هتل ها شب های اتاق را در قالب قراردادهای نرخ تخفیف به دلالان هتل می‌فروشند. کارگزاران هتل متعهد هستند (به عنوان بخشی از قرارداد) قیمت هایی را که در کانال های آنلاین آنها ظاهر می‌شود، مشابه قیمت های ارائه شده توسط هتل ها از طریق وب سایت های خود، حفظ کنند. بنابراین، درآمد واسطه های مسافرتی، تفاوت بین قیمت نهایی هتل و هزینه قرارداد را تشکیل می‌دهد. در نتیجه، واسطه های مسافرتی بسیار علاقه مند هستند که قرارداد را با کمترین قیمت ممکن منعقد کنند و به جای خرید اتاق از سایر دلالان هتل، مستقیماً با هتل ها معامله کنند. این بدان معنی است که تجزیه و تحلیل قرارداد های موجود و دانش در مورد هتل های مشابه، تصمیم گیری در مورد سودآوری یک قرارداد آتی را تسهیل می‌کند. اگر یک کارگزار هتل B می‌داند که هتل A یکسنان است با هتل B (قراردادی که قبلاً به دست آورده اند) از نظر ویژگی هایی که قیمت هتل را تعیین می‌کند، این دانش اهرمی را برای مذاکره با یک معامله سودآور فراهم می‌کند. هتل A. سیستم پشتیبانی تصمیم پیشنهادی برای کمک به شرکت کارگزاری هتل در کسب دانش مورد نیاز خود طراحی شده است. علاوه بر این، همین رویکرد می‌تواند به تحلیل سودآوری معاملات موجود با یافتن هتل هایی مشابه از نظر ویژگی ها اما متفاوت از نظر قیمت های آن تبلیغ می‌کنند کمک کند.

5. داده ها

اطلاعات هتل زیر توسط (TGS) Travel Global Systems ارائه شده است. 1 یک شرکت ارائه دهنده خدمات مسافرتی و کارگزاری هتل. داده ها به دو بخش استاتیک و پویا تقسیم می‌شوند. داده های ثابت شامل نام هتل ها، شناسه های داخلی آنها، مختصات مکان آن ها در سیستم جهانی ژئودیتیک (WGS84)، امکانات هتل، امکانات اتاق ها و دسته بندی هتل است. مولفه پویا شامل قیمت اتاق برای یک شب است که مشتریان در هنگام جستجوی محل اقامت، تاریخ جستجو و تاریخ سفارش دریافت کردند. نوع اتاق مورد نظر در داده ها مشخص نشده است. به همین دلیل است که فرض می‌کنیم میانگین قیمت یک هتل مربوط به نوع اتاق استاندارد است که در بیشتر هتل ها رایج است. در نتیجه، ما فقط آن دسته از امکانات اتاق را انتخاب کردیم که با یک اتاق استاندارد مطابقت داشت. میز 1 فهرست کاملی از ویژگی های موجود برای تجزیه و تحلیل را ارائه می‌دهد.

میز 1
لیست کامل ویژگی های مرتبط با هتل که برای تجزیه و تحلیل موجود است.

امکانات	امکانات رفاهی	دیگر
وضعیت هوا تولید و پخش ماهواره ای سشوار مینی بار اتو و میز اتو	میز پذیرش 24 ساعته خدمات پرستار بچه نگهداری چمدان آرایشگاه / سالن زیبایی اتاق صبحانه	تعداد اتاق ها دسته هتل نام هتل درخ اتاق استاندارد اسکله (ویژگی مشتق شده)
ساعت-رادیو حمام اختصاصی بخچال درگاه صندوق اتاق تلفن آشپزخانه کاملا مجهز مایکروویو سرویس بیداری دسترس به اینترنت سیستم سی دی استریو فقط دوش پرس شلوار فیلم های پولی داخل اتاق حمام مشترک تهیه قهوه/چای امکانات	کافه میزکرایه ماشین مراقبت از کودکان / فعالیت هاکافی شاپ دریان اتاق (های) کنفرانس تبدیل ارز خدمات خشک شویی آسانسور (ها) روزنامه رایگان اتاق بازی کادو/فروشگاه متفرقه اتاق معلولین اسب سواری راهروهای داخلی	
میزکار کنترل تهویه مطبوع فردی	رختشویخانه / پیشخدمت خدمات پزشکی محدود درمان های ماساژ کارکنان چند زبانه اتاق های غیر سیگاری نوفتگاه خودرو هزینه پارکینگ پیانو/بار/سالن زمین بازی/منطقه بازی باراستخر رستوران (ها) سرویس اتاق صندوق امانات شاتل به فرودگاه استخر میتور خدمات عروسی اینترنت پرسرعت بی سیم	

به عبارت دیگر، هر هتلی که اتفاقاً در نزدیک ترین نقطه به نقطه ی دیدنی واقع شده باشد، برای یک نقطه ی دیدنی خاص، امتیاز 1 دریافت می کند و امتیاز آن برای هر نقطه ای که نزدیک ترین نقطه ی آن است، افزایش می یابد.

• هتل های محله -تعداد هتل ها در همسایگی یک هتل معین. همسایگی به عنوان شعاع اندازه مشخص شده توسط کاربرد تعریف شد. سه اندازه پیش فرض تعریف شد: 100 متر، 200 متر و 500 متر. ما می خواهیم بر تفاوت بین مناطق ایجاد شده توسط Voronoi Tesselation و محله ها تأکید کنیم. مناطق اطلاعات مفیدی در مورد محبوبیت هتل ها نسبت به یک نقطه مورد علاقه ارائه می دهند. محله ها اطلاعات مفیدی در مورد محبوبیت یک هتل خاص نسبت به نقاط دیدنی اطراف هتل در شعاع مشخص شده ارائه می دهند.

• اشیاء در همسایگی -تعداد اشیاء (موزه ها، رستوران ها و غیره) در همسایگی یک هتل معین. همان اندازه شعاع در هتل ها در محله مورد استفاده قرار گرفت.

• فاصله هتل - فاصله اشیاء -فاصله هتل تا شی به کیلومتر
• پوشش منطقه -منطقه ای که یک هتل را پوشش می دهد.
• هتل ها - منطقه -تراکم هتل ها در هر منطقه به عنوان تعداد هتل های منطقه تقسیم بر مساحت منطقه بر حسب کیلومتر مربع.

متغیر قیمت با تقسیم میانگین قیمت اتاق هتل بر میانگین قیمت اتاق هتل همه هتل های انتخاب شده برای تجزیه و تحلیل، به عنوان یک قیمت متوسط بازار مشخص شد. سپس قیمت های واقعی و تخمینی غیرعادی شده با ضرب میانگین قیمت بازار و قیمت پیش بینی شده روی مخرج (متوسط قیمت اتاق هتل در همه هتل ها) بازیابی شدند. میانگین قیمت اتاق هتل به صورت زیر محاسبه شد. ابتدا، قیمت یک اتاق هتل برای یک روز معین به عنوان میانگین قیمت در یک تاریخ جستجوی معین و همه ترکیبی از تاریخ های ورود محاسبه شد. سپس، میانگین کل قیمت یک هتل به عنوان میانگین قیمت اتاق های هتل در تمام تاریخ هایی که کاربران برای آن جستجو انجام داده اند، محاسبه شد.

روش فوق را می توان به صورت زیر رسمیت داد: اجازه دهید i, j, k نشان دهنده قیمت واحد روزانه گزارش شده توسط سیستم برای هتل است. m و تاریخ ورود k به عنوان پاسخ به جستجو در تاریخ جستجو انجام شد. بنابراین میانگین قیمت اتاق برای یک هتل معین در تاریخ های جستجو و ورود مشخص به صورت زیر محاسبه می شود:

$$p1d \quad p = \frac{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}$$

سپس میانگین قیمت اتاق برای یک هتل معین در یک تاریخ جستجوی مشخص به صورت زیر محاسبه می شود:

$$p2d \quad p = \frac{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}$$

توجه داشته باشید که آخرین معادله تمام تاریخ های احتمالی ورود به پایگاه داده (یعنی تمام تاریخ های ورود که حداقل یک کاربر در آن ها درخواست نقل قول کرده است) را شامل می شود. بر اساس معادله (2) اکنون می توان میانگین کل هتل را محاسبه کرد. برای مثال:

$$p3d \quad p = \frac{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}$$

در نهایت ارزش قیمت عادی شده هتل را محاسبه می کنیم مطابق ذیل:

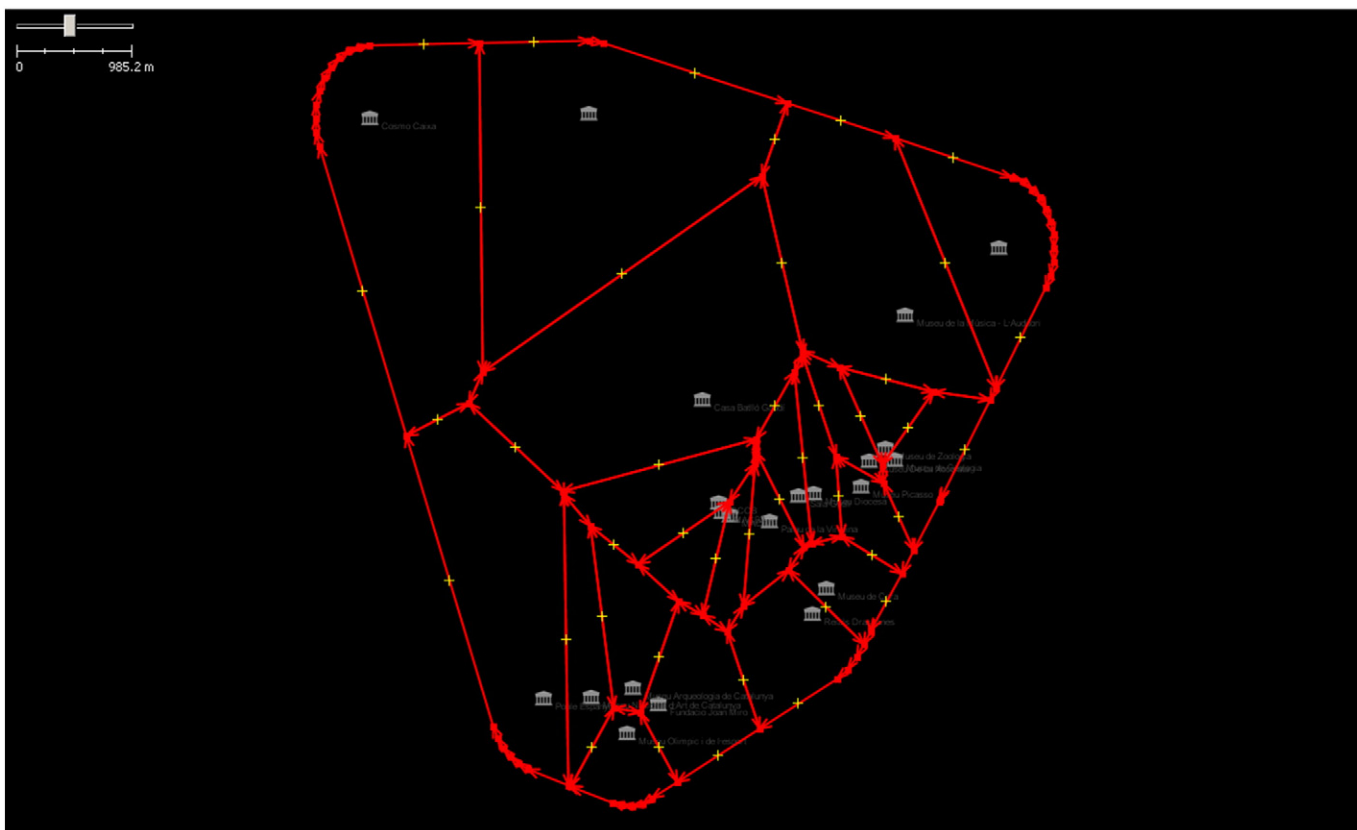
$$p4d \quad y = \frac{1}{4} \cdot \frac{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}{\sum_{i,j,k} i \cdot j \cdot k}$$

توجه داشته باشید که برای معادله (4) ما فرض می کنیم که تمام هتل های موجود در پایگاه داده در کل دوره در دسترس هستند. اگر هتل مورد نظر فقط برای بخشی از زمان در دسترس بود، پس باید بر این اساس عادی شود. یعنی مقادیری که در مخرج معادله خلاصه می شوند. (4)، باید به تاریخ در دسترس بودن هتل مورد نظر مراجعه کند.

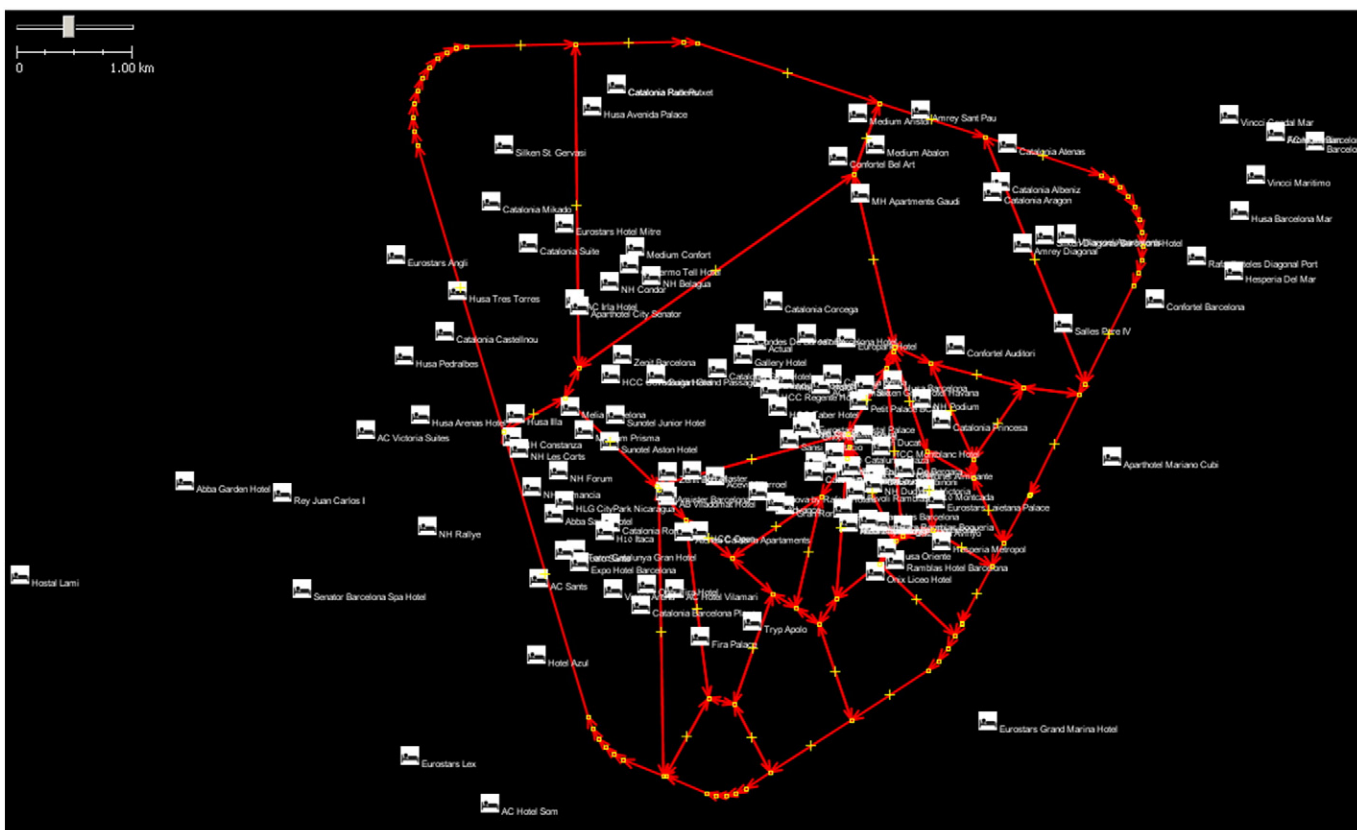
برای پرداختن به رابطه منطقه ای بین هتل ها، ابتدا باید فضای جغرافیایی مبتنی بر نقطه را به یک نمایش مبتنی بر منطقه تبدیل می کردیم. برای این کار از تسلیت Voronoi استفاده کردیم [45]. ساختار ورونوی با استفاده از مجموعه ای از نقاط تولید، فضای متریک را به مناطق نزدیک ترین همسایه ها تجزیه می کند. هر نقطه در یک منطقه نزدیکترین نقطه به نقطه تولیدی است که منطقه داده شده را ایجاد کرده است. در مطالعه ما، این مجموعه از نقاط می تواند هر گونه داده خارجی مهم برای تعیین قیمت هتل (به عنوان مثال موزه ها، مکان های تاریخی، و مکان های حمل و نقل). نمونه ای از مدلی که توسط تسلاسیون Voronoi با استفاده از داده های موزه تولید شده است در ارائه شده است شکل 2. چند ضلعی های قرمز نواحی ایجاد شده و سایت های موزه نقاط تولیدی هستند که برای تولید مناطق استفاده می شوند. شکل 3 موقعیت هتل هارا با توجه به مناطق تولید شده نشان می دهد. اندازه منطقه نشان دهنده تراکم نسبی نقاط مولد است. بنابراین، مساحت بزرگتر نشان دهنده منطقه کم تراکم یک نقطه مورد نظر خاص است، در حالی که مساحت کوچکتر نشان دهنده تراکم بالاتر نقطه مورد نظر است. در نتیجه، می توان محبوبیت نسبی یک هتل را با توجه به منطقه ای که در آن قرار دارد قضاوت کرد. مزیت Tesselation Voronoi نسبت به سایر روش های خوشه بندی ممکن این است که هیچ پارامتر کنترلی ندارد و در صورت عدم تغییر تعداد و مکان نقاط تولیدی، تنها یک راه حل تولید می کند. نقاط تولید زیر در مدل کلی گنجانده شده است: موزه ها، مکان های تاریخی، مکان های عبادت، حمل و نقل، رستوران ها و میخانه ها.

علاوه بر ویژگی های ذاتی هتل ارائه شده در میز 1، ویژگی های مکانی زیر معرفی شدند:

• نزدیکترین تعداد شی -تعداد اشیایی را که برای هر یک از نقاط تولید و برای هر هتل به هتل ها نزدیکتر است، می شمارد. که در



شکل 2. مدل فضایی موزه ها با استفاده از Voronoi Tesselation: چندضلعی های قرمز مناطق ایجاد شده، موزه ها نقاط تولید هستند.



شکل 3. مدل فضایی موزه ها با استفاده از Voronoi Tesselation: محبوبیت موقعیت مکانی یک هتل را می توان با اندازه منطقه (موزه) که در آن قرار دارد اندازه گیری کرد.

ماویژگی های ذاتی هتل و ویژگی های مکانی را در یک تابع امتیازدهی ترکیب می کنیم که ارزش قیمت عادی هتل را پیش بینی می کند. من:

$$P = a_0 + a_1 \cdot X_1 + a_2 \cdot X_2 + \dots + a_n \cdot X_n$$

جایی که a_i (من) مقدار صفت را مشخص می کند که برای هتل من برای یادگیری تابع ما می توانیم از هر روش یادگیری نظارت شده ای استفاده کنیم که قادر به یادگیری ویژگی های هدف عددی باشد. روش های مختلف ممکن است از توابع ضرر متفاوت برای آموزش مدل استفاده کنند. برای مثال می توان از رگرسیون خطی برای مدل سازی تابع به صورت زیر استفاده کرد:

$$P = a_0 + a_1 \cdot X_1 + a_2 \cdot X_2 + \dots + a_n \cdot X_n$$

جایی که w ضرایب با به حداقل رساندن تابع از دست دادن میانگین حداقل مربعات خطا، یعنی:

$$J(w) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

جایی که مترنشان دهنده تعداد هتل هایی است که در پایگاه داده گنجانده شده است. رگرسیون خطی احتمالاً ساده ترین تابع مدلی است که می تواند برای اهداف ما استفاده شود. در این مقاله روش های بسیار پیچیده تری مانند شبکه های عصبی را بررسی می کنیم.

6.2. مدل پویا

مدل پویا تنوع زمانی قیمت اتاق های هتل را نشان می دهد. برای هر روزی که حداقل یک مشتری اتاق های موجود را جستجو می کند، قیمت هدف (متغیر وابسته) به عنوان میانگین قیمت اتاق یک هتل هدف در یک پنجره ورود به اتاق 7 تا 21 روز تقسیم بر میانگین کل بیان شد. (نگاه کنید به معادله (3)) یک هتل هدف. ما تصمیم گرفتیم پنجره ورود 7 تا 21 روزه را تجزیه و تحلیل کنیم، زیرا طبق تحلیل ما، اکثر اتاق ها معمولاً در این پنجره سفارش داده می شوند. علاوه بر این، ما میانگین قیمت ها را برای یک تاریخ جستجوی خاص از یک هتل مورد نظر با فاصله زمانی 7 تا 21 روز برای سایر هتل ها محاسبه کردیم. نتایج به عنوان متغیرهای مستقل در مدل گنجانده شده است. ورودی موثری که هیچ جستجوی اتاق های موجود برای یک روز خاص انجام نشده است، ورودی به عنوان یک مقدار کم شده علامت گذاری شده است. بنابراین، مدل شامل ردیف ها (تعداد تاریخ های جستجوی موجود از پایگاه داده ضربدر تعداد هتل ها). هر ردیف متشکل از ستون هایی که هر کدام میانگین قیمت هتل را در یک تاریخ جستجوی خاص نشان می دهند و یک ستون به عنوان یک ویژگی وابسته با قیمت هتل هدف در یک تاریخ جستجوی خاص را نشان می دهند.

7. سیستم پشتیبانی تصمیم

با هدف کلی پیروی می کند و ویژگی های زیر را ادغام می کند: قابلیت های مدل سازی تحلیلی و فضایی. مدیریت داده های مکانی و غیر مکانی؛ دانش حوزه؛ قابلیت نمایش فضایی و گزارش دهی GIS مبتنی بر DSS ما از دستورالعمل های طراحی یک GIS مبتنی بر DSS [53]. علاوه بر این، مانند اکثر DSS های مدرن، DSS ما از سهامداران مختلف پشتیبانی می کند. این امر مستلزم توجه ویژه با توجه به قابلیت استفاده و سهولت استفاده در مرحله طراحی سیستم است. بنابراین، ما سیستم خود را با پیروی از دستورالعمل های کلی DSS و برنامه ریزی فضایی DSS همانطور که در آن پیشنهاد شده است، پیاده سازی کردیم [10]:

1. رابط کاربری قدرتمند و آسان برای استفاده است.
2. این سیستم مدل های تحلیلی و داده ها را به شیوه ای انعطاف پذیر ترکیب می کند.
3. سیستم فضای راه حل را با استفاده از مدل ها و ایجاد راه حل های امکان پذیر بررسی می کند.
4. سیستم داده های مکانی را وارد، نمایش و خروجی می کند.
5. خروجی سیستم به اشکال مختلف (نقشه ها، آمار غیر مکانی) ظاهر می شود.

شکل 4 شش مؤلفه اصلی را که سیستم ما را تشکیل می دهند ارائه می دهد (توضیحات دقیق هر جزء در بخش های زیر ارائه شده است):

1. GIS (یک چارچوب مبتنی بر - JOSM) Java OpenStreetMap Editor.
2. نرم افزار R - یک بسته آماری.
3. پایتیبانی فضایی DBMS یک - PostgreSQL/PostGIS.
4. Weka - یک چارچوب داده کاوی.
5. یک جزء مقیاس پذیر چند بعدی برای تجزیه و تحلیل داده های اکتشافی - MDS.
6. نمودارها - تعدادی مولفه که نتایج تخمین قیمت را تجسم می کند.

از آنجایی که فرآیند تصمیم گیری به بسیاری از وظایف میانی (به عنوان مثال، یکپارچه سازی، ارزیابی و تجسم داده ها) بستگی دارد، یکپارچه سازی اجزا موضوع مهمی در طول فرآیند توسعه است و تأثیر زیادی بر عملکرد، استفاده و پذیرش سیستم توسط ذینفعان دارد. مستقر شده است [35]. اجزای ناهمگن ارائه شده در شکل 4 در یک راه حل نرم افزاری واحد ادغام شدند زیرا این موثرترین راه برای دستیابی به حداکثر انعطاف پذیری و سهولت استفاده بود. سوگوماران و دگروت [53] استدلال می کنند که این نوع یکپارچه سازی «کم تر رایج است، زیرا احتمال زیادی وجود ندارد که یک نرم افزار تنها ابزارهایی را در اختیار داشته باشد که تمام الزامات عملکردی لازم را برآورده کند، و اغلب در کوتاه مدت توسعه همه عملکردها گران است. در یک نرم افزار واحد». در حالی که نیازی به پرداختن به بخش اول بیانیه نیست، زیرا حقایق برای خود صحبت می کنند و می توان تمام الزامات عملکردی لازم را برآورده کرد، نیمه دوم بیانیه نویسندگان سوال برانگیز است زیرا نویسندگان فراموش کرده اند که قدرت را در نظر بگیرند. نرم افزار رایگان و متن باز [44]. از آنجایی که تمام اجزای ارائه شده در شکل 4 رایگان و متن باز هستند، ما توانستیم در مدت زمان نسبتاً کوتاهی، آنها را بدون ایجاد تغییرات زیاد در کد منبع اصلی، تقریباً یکپارچه ادغام کنیم. 2

7.1. ویرایشگر نقشه OpenStreetMap جاوا به عنوان یک پلت فرم GIS

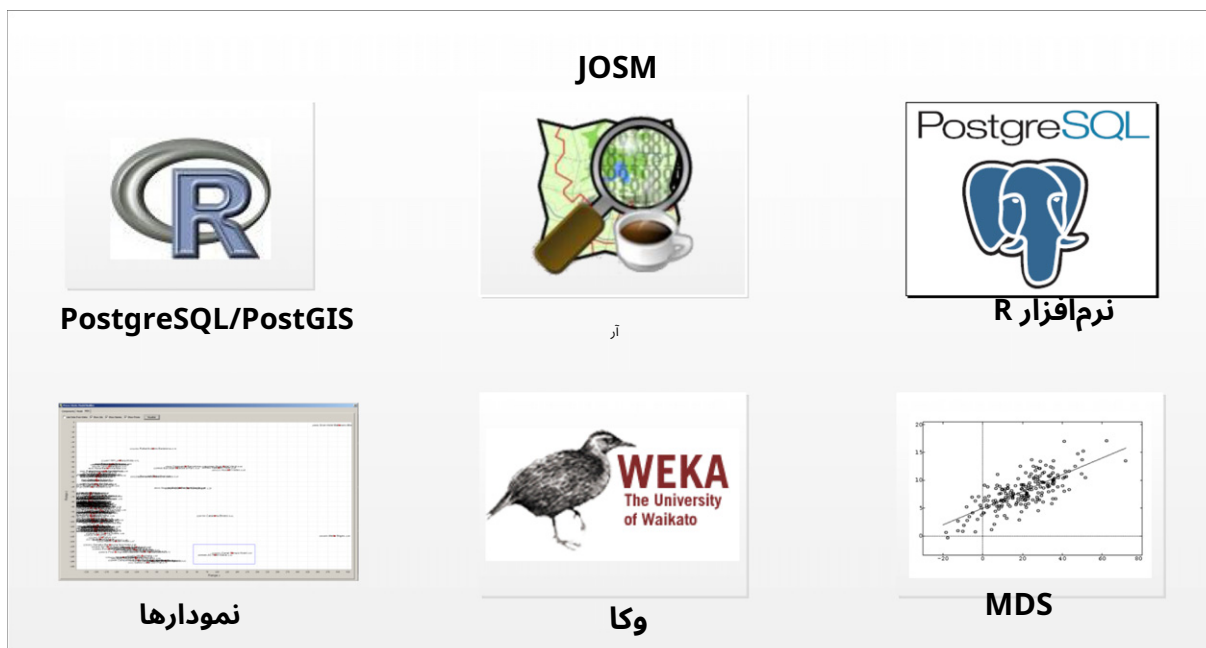
بسیاری از چارچوب های GIS که داده های مکانی را مدیریت می کنند (مانند OpenJump، UDig یا MapWindow GIS) به صورت رایگان در دسترس هستند. اگرچه عملکرد JOSM با چارچوب های GIS با هدف عمومی قابل مقایسه است (به عنوان مثال می تواند داده های مکانی را در لایه های مختلف ارائه کند و قابلیت گسترش از طریق رابط پلاگین خود را دارد)، چیزی که JOSM را از سایر نامزدهای GIS برتر می کند، پشتیبانی ذاتی آن از OpenStreetMap است. داده های OSM این نرم افزار منبع اصلی داده های خارجی در DSS ما است و توانایی آن در تشخیص انواع مختلف داده ها (OpenStreetMap) یکی از پیش نیازهای پشتیبانی تصمیم گیری موثر است. [1].

نمای اصلی JOSM در ارائه شده است شکل 5، جایی که رابط ما با سیستم پشتیبانی تصمیم با مستطیل سیاه در گوشه سمت راست پایین مشخص شده است.

7.1.1. یکپارچه سازی داده ها

فرآیند جمع آوری داده ها بخشی جدایی ناپذیر از JOSM است. JOSM داده ها را از پایگاه داده OpenStreetMap با انتخاب مرز منطقه می خواند. سپس داده ها را می توان ذخیره و به صورت محلی در قالب اختصاصی OSMXML بارگذاری کرد. به منظور به دست آوردن داده برای یک منطقه مورد نظر، مدیر داده از عملکرد ارائه شده توسط JOSM استفاده می کند. داده OpenStreetMap به صورت دو نوع مختلف وجود دارد: (1) داده نقطه ای (گره ها) که مختصات آن دارد که در طول و عرض جغرافیایی بیان شده است و (2) راه ها، که ویژگی های منطقه ای را بیان می کند که خود از طریق آنها ارجاع داده می شود گره ها ویژگی های جغرافیایی فهرستی از ویژگی هایی دارند که در الف آمده اند کلید = ارزش تشکیل و تعیین ویژگی های مختلف از

[2] این سیستم کامل در یک دوره دو ماهه توسط دو دانشجوی کارشناسی در گروه مهندسی سیستم های اطلاعات دانشگاه بن گوریون نقب توسعه داده شد.



شکل 4. اجزای سیستم.

کاربر همچنین می تواند شرح جدولی را که ذخیره می شود همراه با داده هایی که جستجوی یک جدول خاص در پایگاه داده را تسهیل می کند، ارائه دهد. عملکرد اضافی برای مدیریت جدول به منظور حذف جدول موجود یا محتویات موجود در جدول موجود است.

7.1.2. سازنده مدل فضایی

به منظور تولید یک مدل فضایی با استفاده از مؤلفه سازنده مدل فضایی، مراحل زیر انجام می شود: (1) کاربر پایگاه داده و جدول منبعی را انتخاب می کند که داده های مبتنی بر نقطه در آن قرار دارند (نقاط دیدنی، موزه ها، مکان های تاریخی، و غیره). (2) کاربر برنامه جدول مدل را ارائه می دهد که مدل فضایی در آن ذخیره می شود. ما تصمیم گرفتیم فرآیند ایجاد مدل فضایی را با ترکیب نسل amodel و جدول نویسی در یک مرحله ساده کنیم. برای دستیابی به این هدف، رویه ذخیره شده پایگاه داده را فراخوانی می کنیم که چارچوب الگوریتمین R ایجاد مدل فضایی را با استفاده از زبان رویه ای PL/R برای PostgreSQL فراخوانی می کند. هنگامی که مدل تولید می شود، مستقیماً در جدول ارائه شده در جزء سازنده مدل فضایی نوشته می شود. مدل تولید شده به عنوان مجموعه ای از چند ضلعی ها در پایگاه داده PostgreSQL با قابلیت فضایی ذخیره می شود.

7.1.3. مدل سازی قیمت

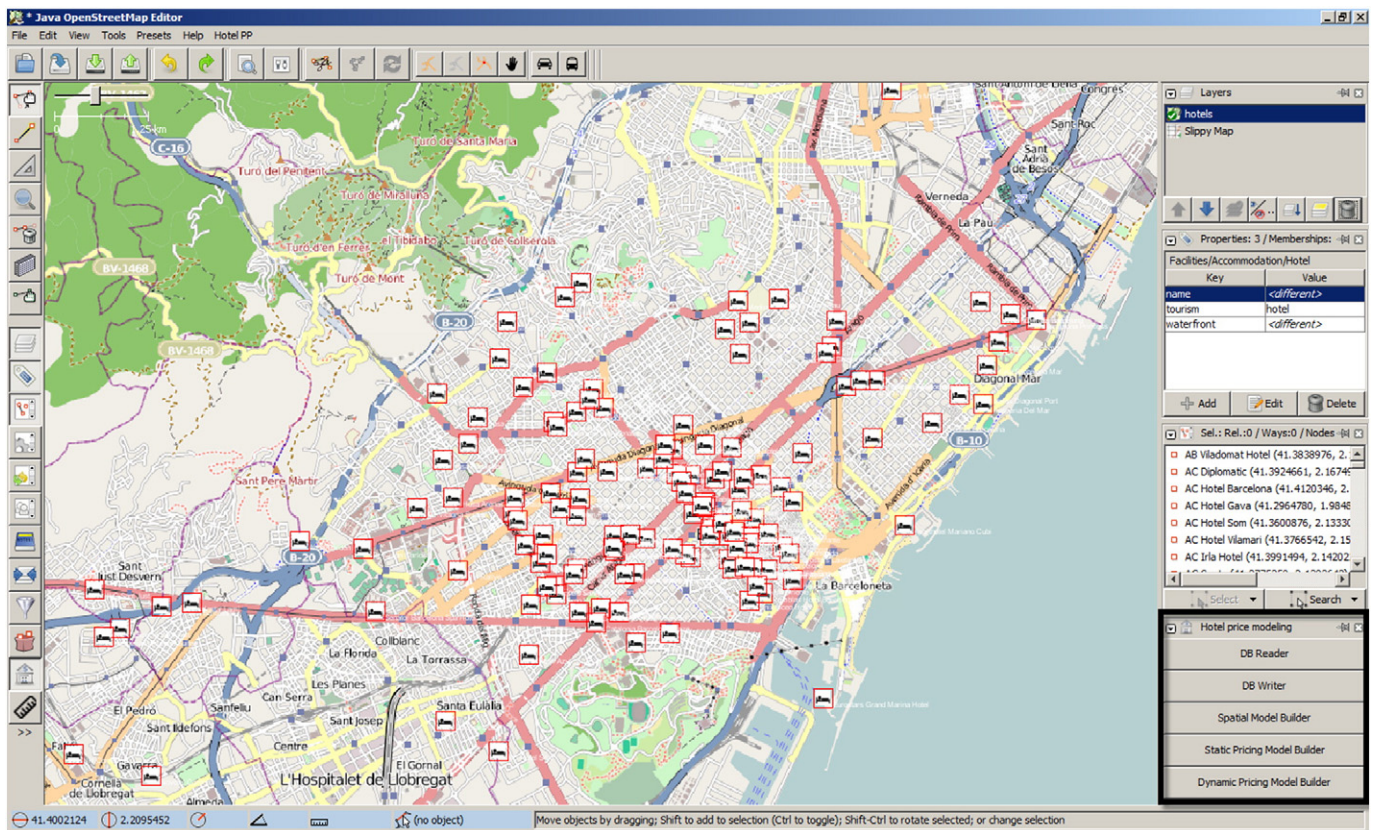
اجزای مدل سازی قیمت نشان داده شده در **انجیر 6** (مدل استاتیک) و **7** (مدل پویا) مهمترین اجزای موجود برای تحلیلگر هستند. آنها به تحلیلگر اجازه می دهند تا ویژگی های هتل را انتخاب کند که مدل قیمت گذاری را برای مدل استاتیک ایجاد می کند یا هتل ها و تاریخ های جستجو را در مدل پویا انتخاب کند.

مؤلفه مدل سازی قیمت استاتیک از هشت قسمت تشکیل شده است. ابتدا، تحلیلگر به پایگاه داده متصل می شود (این قسمت با عنوان 1 مشخص شده است) که تمام اطلاعات مورد نیاز در مورد هتل ها، قیمت ها، امکانات رفاهی، امکانات و مدل های فضایی را در خود دارد. دوم، تحلیلگر فهرست هتل هایی را که به آن ها علاقه دارد (با برچسب 2) بازیابی می کند و هتل هایی را که بخشی از یک مدل هستند و هتل هایی را که برای تخمین قیمت استفاده می شوند (و بخشی از یک مدل نیستند) انتخاب می کند. قسمت های 3 و 6 و وظیفه بازیابی امکانات رفاهی و امکانات هتل های منتخب را بر عهده دارند. تحلیلگر بر فهرست نهایی امکانات و امکاناتی که در مدل گنجانده خواهد شد، کنترل کامل دارد. اگر دسته هتل (ستاره ها) برای مدل مهم است، تحلیلگر از قسمت 4 برای کنترل آن استفاده می کند. قسمت 5 نامیده می شود نقطه

ویژگی اکثر ویژگی های پرکاربرد رسماً پذیرفته شده اند، در حالی که برخی از ویژگی ها می توانند به صورت داخلی توسط یک برنامه استفاده شوند. JOSM بین انواع ویژگی ها تمایز قائل می شود و نماد خاصی را به ویژگی شناسایی شده متصل می کند. هنگامی که کاربر داده ها را برای مدل سازی آماده می کند، بسیار مفید است زیرا انواع مختلفی از داده ها توسط نمادهای مختلف به تصویر کشیده می شوند. این امر مدیریت داده ها را تسهیل می کند. به عنوان مثال، هتل ها با کلیدی به نام برچسب گذاری می شوند گردشگری با ارزش هتل، در حالی که رستوران ها با کلیدی به نام برچسب گذاری می شوند تسهیلات، رفاه و یک ارزش رستوران نمونه ای از نحوه نمایش هتل ها در JOSM را می توان در این قسمت مشاهده کرد شکل 5. ما ویژگی خودمان را معرفی کرده ایم اسکله، زمانی که هتل در نزدیکی آب نما قرار دارد توسط کارشناس دامنه به هتل اختصاص داده می شود.

مادو جزء را برای ادغام آسان داده ها طراحی کرده ایم: داده خوان و داده نویسی. جزء داده خوان از سه بخش تشکیل شده است: (1) اتصال پایگاه داده، (2) انتخاب لایه، و (3) انتخاب نوع داده. مؤلفه اتصال پایگاه داده به کاربر اجازه می دهد تا به پایگاه داده متصل شود و جدول پایگاه داده مربوطه را انتخاب و مطالعه کند. انتخاب لایه به کاربر امکان می دهد لایه موجود را انتخاب کند یا یک لایه جدید ایجاد کند که در آن داده ها خوانده شوند به طوری که انواع مختلف داده ها را می توان در لایه های مختلف قرار داد. با قسمت انتخاب نوع داده، کاربر یکی از سه نوع داده ای را که توسط سیستم پشتیبانی می شود انتخاب می کند. (1) نقاط عمومی، متشکل از هر داده ای که دارای مختصات طول و عرض جغرافیایی است، برای وارد کردن هرگونه داده فضایی خارجی به سیستم استفاده می شود. کلید = ارزش فرمی که می تواند توسط JOSM نمایش داده شود. (3) داده های مدل فضایی، داده های منطقه ای هستند که از چند ضلعی تشکیل شده و توسط یک جزء سازنده مدل فضایی ایجاد می شوند. بخش 2. پس از خواندن داده های مکانی عمومی و ارائه در یکی از لایه ها، کاربر می تواند آن را با ویژگی های رسمی یا سفارشی حاشیه نویسی کند، بنابراین داده های کلی را به فرم قابل تشخیص JOSM تبدیل می کند. همچنین در این مرحله است که یک ویژگی خاص، قابل تشخیص توسط سیستم ما، می تواند به داده ها متصل شود (به عنوان مثال، اسکله و ویژگی).

بامؤلفه data writer، کاربر می تواند داده ها را به جدول بازگرداند. داده ها از لایه فعال فعلی خوانده می شوند. ابتدا کاربر پایگاه داده را انتخاب می کند. داده ها را می توان در یک جدول از قبل موجود یا یک جدول جدید با ارائه نام یک جدول نوشت. این



شکل 5. نمای اصلی JOSM

انجام تخمین رگرسیون علاوه بر این، برخی از الگوریتم های داده کاوی مقادیر گم شده در داده ها را مدیریت می کنند. از آنجایی که مدل پویا ارائه شده در بخش 2 حاوی مقادیر گم شده برای برخی از تاریخ های جستجو است، بسیار مهم است که الگوریتم هایی را در اختیار داشته باشیم که از مقادیر از دست رفته پشتیبانی می کند. در مواردی که الگوریتم مورد نظر از مقادیر از دست رفته پشتیبانی نمی کند، Weka فیلترهایی را ارائه می دهد که مقادیر از دست رفته را با میانگین ها و حالت ها جایگزین می کند.

است. ARFF همچنین از چندین فرمت فایل برای بارگذاری داده ها و همچنین بارگذاری داده ها از پایگاه داده پشتیبانی می کند. با این حال، رایج ترین رویکرد برای بارگیری داده ها از طریق فرمت فایل ستونی Weka است که شامل داده ها می شود و ویژگی ها انواع داده های آنها را در متن ساده توصیف می کند. همانطور که در بخش 3 ویژگی های انتخاب شده در مدل استاتیک یا قیمت های هتل انتخاب شده در مدل پویا در فایل (های) با فرمت ARFF ذخیره می شوند. ما این روش مبادله داده را نسبت به گزینه های دیگرمانند حافظه داخلی یا ذخیره سازی پایگاه داده انعطاف پذیرتر یافتیم. دلایل مختلفی برای این انتخاب وجود داشت. اول اینکه متخصص دامنه کنترل بیشتری بر مدل هایی که تولید می کند دارد. دوم، از آنجایی که معمولاً چندین ارزیابی با مدل ها یا پارامترهای مختلف مورد نیاز است، مبادله داده های درون حافظه مؤثر نیست زیرا با شروع آزمایش جدید، داده ها از بین خواهند رفت. سوم، مدیریت یک فایل سیستم نسبت به پایگاه داده آسان تر است و در نتیجه، یکپارچه سازی و تلاش کمتری برای کدگذاری برای جاسازی Weka مورد نیاز است.

7.3. مقیاس بندی چند بعدی

به منظور تسهیل تجزیه و تحلیل اکتشافی داده های هتل، مقیاس گذاری چند بعدی (MDS) را اجرا کردیم. [31] یک تکنیک قدرتمند برای بررسی داده های چند متغیره با تبدیل داده های چند بعدی به دو بعدی و سپس حفظ فاصله نسبی بین اشیاء (هتل ها در مورد ما). با استفاده از نمایش گرافیکی،

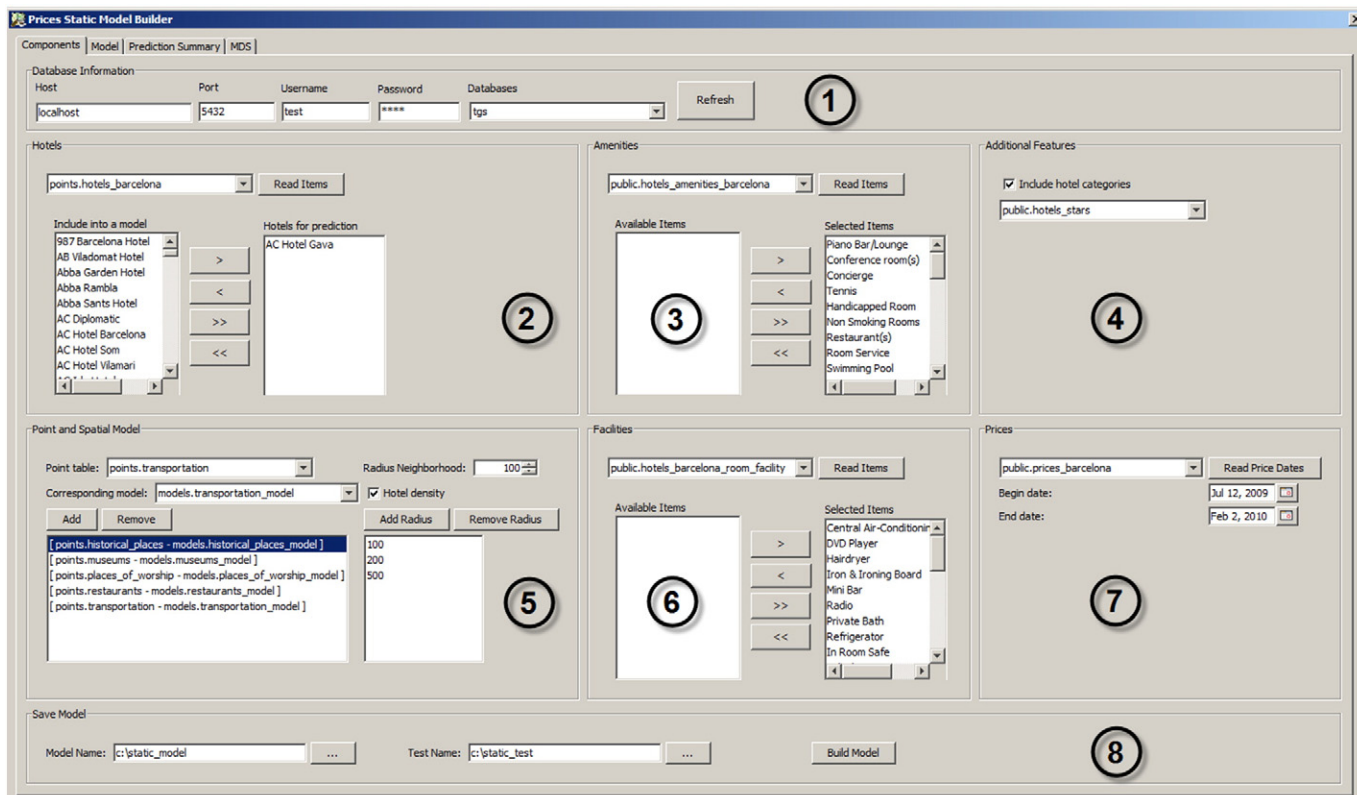
و مدل فضایی و در کل جزء مدل سازی قیمت همه کاره ترین است. تحلیلگر ویژگی های مکانی را با استفاده از دو نوع داده انتخاب می کند: داده های نقطه ای که برای تولید مدل فضایی استفاده شده است همانطور که در توضیح داده شد. بخش 2 و مدل های فضایی ذخیره شده در جداول مربوطه. سپس، تحلیلگر اندازه شعاع مورد نظر را انتخاب می کند. تعریف اندازه شعاع به تحلیلگر این امکان را می دهد که به سوالات زیر پاسخ دهد: چند نقطه دیدنی/موزه/ایستگاه اتوبوس در شعاع 200 متری اطراف هتل وجود دارد. تراکم هتل در شعاع مشخص شده نیز قابل محاسبه است. در قسمت 7، تحلیلگر قیمت های هتل را بازیابی می کند و دوره ای را که باید مدل قیمت گذاری برای آن ساخته شود، مشخص می کند.

مؤلفه مدل سازی قیمت پویا از سه بخش تشکیل شده است (شکل 7). بخش اول (برچسب 1)، کنترل پایگاه داده، از نظر عملکرد شبیه به جزء مدل قیمت ثابت است. اطلاعات مربوط به هتل ها و تاریخ های جستجوی موجود در قسمتی با برچسب 2 نشان داده شده است. به منظور گنجاندن یک هتل در مجموعه آزمایشی، متخصص دامنه باید حداقل یک تاریخ جستجو را از لیست انتخاب کند. هتل هایی که تاریخ جستجو برای آنها انتخاب نشده است به طور خودکار به یک مجموعه آموزشی اختصاص داده می شوند. هتل هایی که تاریخ جستجوی آنها تا حدی انتخاب شده است نیز با تاریخ های جستجوی که در مجموعه آزمایشی گنجانده نشده است، در مجموعه آموزشی قرار خواهند گرفت.

در هر دو مؤلفه، متخصص دامنه مجموعه های آموزشی و آزمایشی را (در صورت ارائه) در فایل هایی (با برچسب 8 اینچی) ذخیره می کند. انجیر. 6 و 3 که در شکل 7) با فرمت شناسایی شده توسط بسته داده کاوی تعبیه شده در سیستم (به زیر مراجعه کنید).

7.2. وکا

به عنوان مؤلفه تحلیلی در DSS خود، Weka را یکپارچه کردیم [23]. یک چارچوب رایگان و منبع باز داده کاوی و یادگیری ماشین. Weka از اهداف مختلف داده کاوی (مانند طبقه بندی، خوشه بندی و رگرسیون) پشتیبانی می کند. [38] و شامل مجموعه گسترده ای از الگوریتم های یادگیری ماشین است. از میان اینها مهمترین آنها برای وظیفه ما آنهایی هستند که



شکل 6. اجزای مدل استاتیک: هتل ها، امکانات رفاهی، امکانات، اجزای فضایی و قیمت ها.

8. ارزیابی سیستم

هدف این بخش نشان دادن سناریوی احتمالی است که در آن سیستم اعمال می شود. به طور کلی، وظیفه متخصص دامنه تخمین قیمت یک هتل تحت بررسی با استفاده از هر یک از الگوریتم های موجود ارائه شده در چارچوب داده کاوی است. با این حال، از آنجایی که قدرت پیش بینی الگوریتم ها به داده ها وابسته است، نمی توان الگوریتم های پیشینی را پیشنهاد کرد. بنابراین، ما مراحل متداول را از روش داده کاوی برای تجزیه و تحلیل قیمت هتل های انتخاب شده اعمال می کنیم: تجزیه و تحلیل اکتشافی، ارزیابی و تأیید مدل با استفاده از اعتبارسنجی متقابل؛ و تست کردن [30، 50]. [17]

ارزیابی سیستم با همکاری شرکتی انجام شد که راه حل های فناوری سفر، به ویژه راه حل های مدیریت موجودی و قیمت گذاری را برای بسیاری از وب سایت ها و آژانس های مسافرتی معروف در سراسر جهان توسعه می دهد. این شرکت یک بانک اطلاعاتی واقعی از هتل ها و قیمت آنها را برای مدت سه سال در اختیار ما قرار داد. یک کارشناس که برای شرکت کار می کند و کاربر اصلی سیستم پیشنهادی است، در فرآیند ارزیابی شرکت کرد. برای نمایش، از داده های 168 هتل در بارسلون، اسپانیا استفاده کردیم.

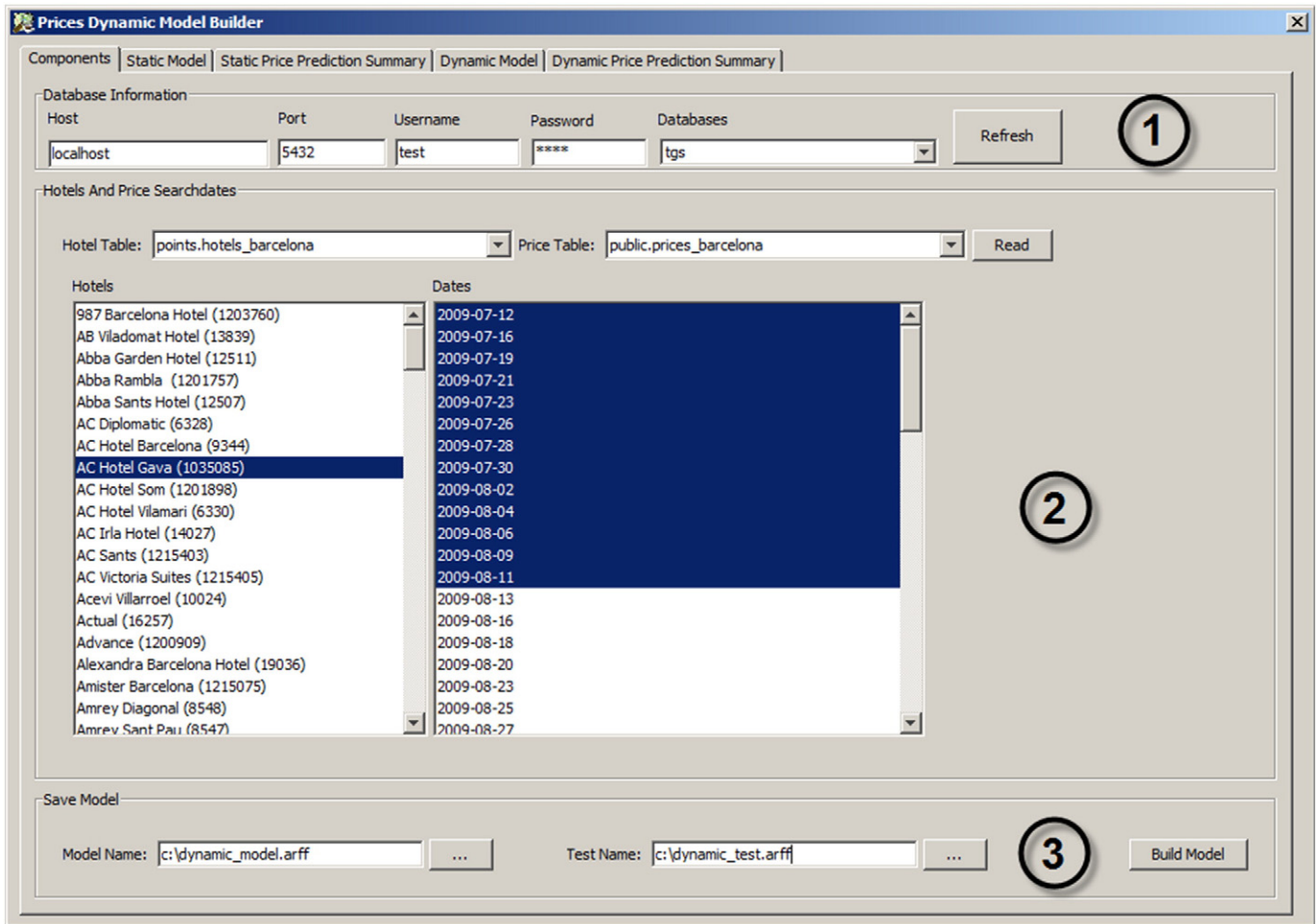
اجازه دهید فرض کنیم که کارشناس دامنه می خواهد هتل های بارسلون را با استفاده از پایگاه داده شرکتی هتل هایی که قبلاً با شرکت قرارداد بسته اند کاوش کند. ابتدا، هتل ها در GIS به شکلی که در تصویر نشان داده شده است، تجسم می شوند شکل 5. این به متخصص دامنه اجازه می دهد تا توزیع فضایی هتل ها را در منطقه بارسلون ببیند. در مرحله بعد، با اعمال مقیاس بندی چند بعدی بر روی هتل های انتخابی، به نمایش بصری شباهت های بین هتل ها از نظر ویژگی ها (امکانات، امکانات و ویژگی های مکانی) می پردازد. شکل 8.

دو هتل (هتل 3 Canal Olimpic ستاره، و 4 AC Hotel Gava ستاره) که به شکل مستطیل قرمز مشخص شده اند، توجه او را به ویژه جلب می کنند، زیرا نسبتاً نزدیک به یکدیگر، اما به اندازه کافی دور هستند.

رایبخواند. یک مثال ارائه شده در Weka تحلیلگر می تواند تعیین کند که کدام هتل ها از نظرویزی ها به یکدیگر شباهت بیشتری دارند و همچنین میانگین قیمت نسبی بازار آنها را مقایسه می کند. کامپوننت داده ها را در دو حالت وارد می کند: می تواند مدل استاتیکی را که قبلاً در سیستم فایل تولید و ذخیره شده بود بخواند یا داده های بارگذاری شده در MDS، تحلیلگر را قادر می سازد تا شباهت های اشیاء را مشاهده کند. در نتیجه، با استفاده از MDS شکل 8 شباهت های نسبی بین هتل ها را با استفاده از ویژگی های مدل استاتیک نشان می دهد.

7.4. نمودارها

نتایج ارزیابی را در پنجره نتیجه خروجی می دهد. در حالی که اطلاعات در پنجره نتیجه جامع است و شامل نتایج آزمایش، اندازه گیری خطا و آمارهای مختلف است، اما برای افراد غیر متخصص شهودی نیست. علاوه بر این، عدم انعطاف پذیری در تجمیع نتایج ارزیابی های مکرر به نحوی که امکان مقایسه بین ارزیابی های قبلی را فراهم کند، وجود ندارد. علاوه بر این، هیچ پشتیبانی برای تجسم داده های سری زمانی مانند مورد تخمین قیمت پویا وجود ندارد. در نتیجه این اشکالات، مرحله تجسم را با دو جزء غنی کردیم. مؤلفه اول نتایج ارزیابی ها را همانطور که در ارائه شده نشان می دهد Weka شکل 9. این مؤلفه نام طبقه بندی کننده (یعنی الگوریتم) مورد استفاده را همراه با پارامترهای انتخابی ذخیره می کند: شناسه هتل و نامی که ارزیابی شده است. قیمت اصلی آن (قیمت واقعی)؛ قیمت پیش بینی شده توسط الگوریتم؛ ضریب همبستگی و برآورد خطا (میانگین مطلق خطا و ریشه میانگین مجذور خطا). مؤلفه دوم نتایج تخمین قیمت سری زمانی را با استفاده از مدل دینامیکی که در ارائه شده است، تجسم می کند شکل 11 توضیحات مفصل در بخش 7. تجسم با استفاده از کتابخانه نمودار JFreeChart اجرا شد و از بزرگنمایی تعاملی پشتیبانی می کند.



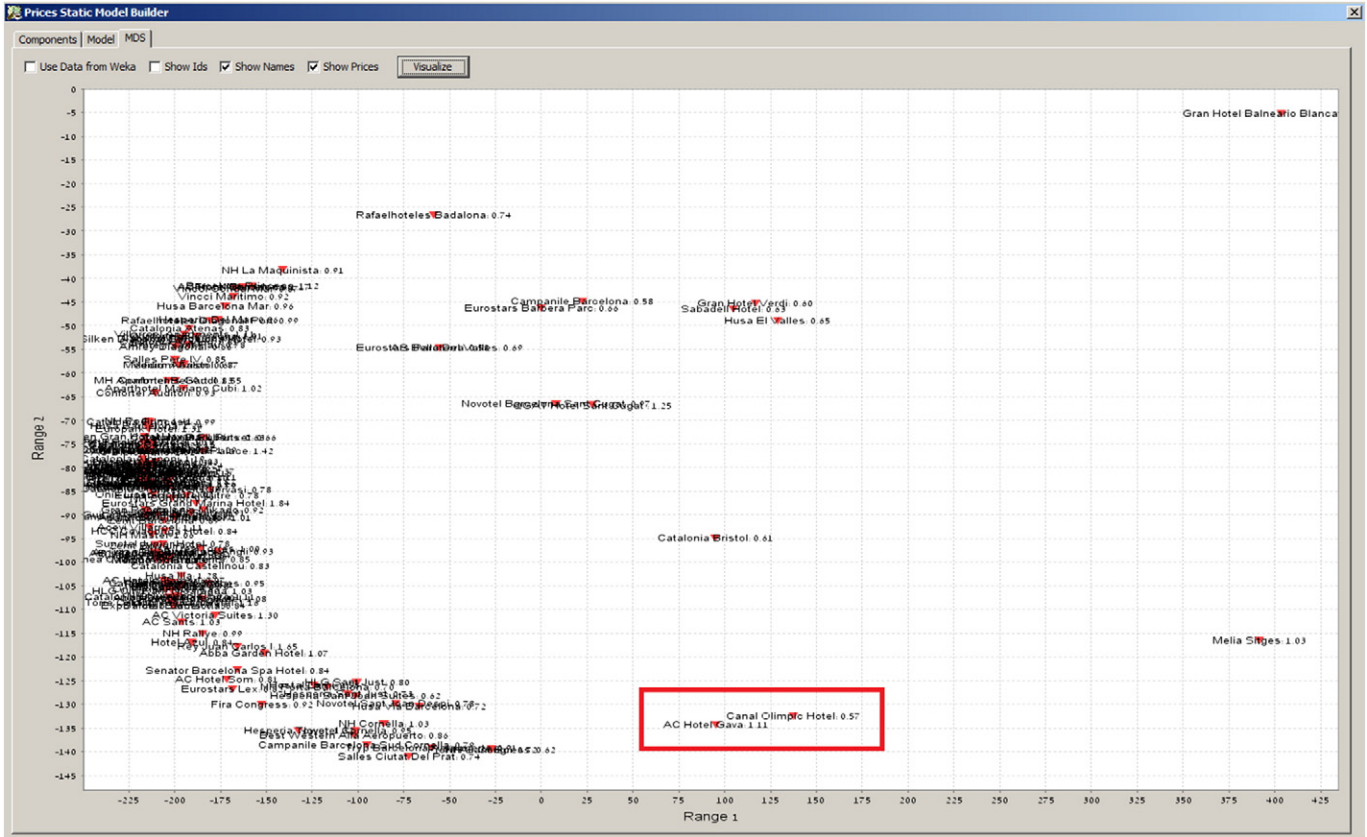
شکل 7. اجرای مدل پویا: هتل ها و قیمت ها.

یادگیری با رگرسیون خطی، هر دو کمترین خطای MAE 0.1229 را دارند که بدترین حالت را با پرسپترون چندلایه تا بیش از 25.4٪ بهبود می بخشد. رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک بهترین نتایج را از نظر RMSE به همراه دارد و حالت بدتر با پرسپترون چندلایه را بیش از 17.9٪ بهبود می بخشد. با قضاوت بر اساس نتایج خطای پیش بینی، کارشناس حوزه احتمالاً رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک را برای پیش بینی قیمت هتل ها در مدل استاتیک و یادگیری محلی وزنی با رگرسیون خطی را برای پیش بینی قیمت هتل ها در مدل پویا انتخاب می کند. با این حال، در اینجا ملاحظات زمان اجرا نیز مهم است. تفاوت بین زمان اجرای LibSVM nu-SVR (5.7 ثانیه) و رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک (10.87s) در مدل استاتیک با استفاده از اعتبارسنجی متقاطع 10 برابری 18 دقیقه است، در حالی که افزایش عملکرد رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک تنها 12.4٪ است. به همین ترتیب، زمان اجرای پرسپترون چندلایه با استفاده از اعتبارسنجی متقاطع 10 برابری در مدل پویا 9.1 ساعت است، در حالی که زمان اجرای LibSVM nu-SVR 71.8 دقیقه است.

به منظور تخمین قیمت دو هتل، کارشناس حوزه، مدل استاتیک ساخته شده با استفاده از رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک را بر روی مجموعه آزمایشی که شامل دو هتل است، اعمال می کند. میانگین قیمت یک اتاق در AC Hotel Gava بین جولای 2009 تا فوریه 2010 است 144.31€، با استفاده از مدل لذت بخش، قیمت این اتاق برآورد شده است 90€. روند قیمت معکوس برای هتل Canal Olimpic نشان داده شده است که به جای قیمت متوسط اتاق از 75€، رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک قیمت آن را به عنوان تخمین می زند 78.67€ که تفاوت قیمت بین هتل های 3 ستاره و 4 ستاره را کاهش می دهد. 69.31€ (144.31-75) به تنها 11.33€ (90-78.67) بعد، متخصص دامنه است.

از اکثر هتل های دیگر این مشاهدات نشان می دهد که این دو هتل دارای ویژگی های مشترک زیادی هستند. این دو هتل از نظر جغرافیایی نیز نزدیک به یکدیگر قرار دارند (فاصله خط مستقیم 2.2 کیلومتر است) همانطور که در نشان داده شده است. شکل 10. در مرحله بعد، کارشناس دامنه تصمیم می گیرد تا قیمت این دو هتل را تجزیه و تحلیل کند. برای این کار باید مدلی با اطلاعات این هتل ها ایجاد شود. متعاقباً متخصص دامنه 166 هتل را در منطقه بارسلون انتخاب می کند و دو مجموعه آموزشی ایجاد می کند: یکی برای مدل استاتیک با استفاده از کنترل پنل همانطور که در نشان داده شده است. شکل 6 و دیگری برای مدل پویا با استفاده از کنترل پنل همانطور که در نشان داده شده است شکل 7. مدل پویا شامل 10250 رکورد است که مربوط به تاریخ های مختلفی است که مشتریان برای نرخ اتاق در هر یک از 166 هتل انتخاب شده در مجموعه آموزشی جستجو کرده اند. دو هتل تحت بررسی در مجموعه آزمایشی گنجانده شده اند و زمانی که مدل ها در حال ارزیابی هستند مورد استفاده قرار خواهند گرفت.

به منظور تخمین قدرت پیش بینی مدل و انتخاب بهترین الگوریتم که خطای بین قیمت های واقعی و پیش بینی شده را به حداقل می رساند، از اعتبارسنجی متقاطع 10 برابری مجموعه آموزشی استفاده کردیم. هفت الگوریتم رگرسیون شامل رگرسیون خطی، رگرسیون غیرخطی و ناپارامتریک استفاده شد. جدول 2 نتایج ارزیابی مدل های ایستا و پویا را با استفاده از معیارهای میانگین خطای مطلق (MAE) و ریشه میانگین مربعات خطا (RMSE) نشان می دهد. مقادیر کوچکتر MAE و RMSE نشان دهنده خطای کمتری بین قیمت واقعی و پیش بینی شده است. عملکرد پیش بینی از رگرسیون افزایشی با رگرسیون ایزوتونیک بهترین الگوریتم در میان سایر الگوریتم ها زمانی است که بر روی مدل استاتیک اعمال می شود و در مقایسه با بدترین حالت یادگیری با وزن محلی با رگرسیون خطی، 32.7% (MAE) و 29% (RMSE) بهبود می یابد. در مورد مدل پویا، LibSVM nu-Locally Weighted و



شکل 8. مقیاس بندی چند بعدی با استفاده از ویژگی های هتل.

مدل داینامیک به تنهایی یا در ترکیب با مدل استاتیک نشان می دهد که قیمت این هتل تا حدودی پایین است.

9. بحث

سیستم پشتیبانی تصمیم پیشنهادی دارای سه ویژگی اساسی است. از: (1) JSM، یک چارچوب مبتنی بر GIS که در ابتدا برای پشتیبانی از وظیفه بسیار محدود ایجاد و ویرایش داده های OpenStreetMap طراحی شده بود. (2) داده OpenStreetMap به عنوان یک منبع داده خارجی در فرآیند تعیین قیمت هتل، و (3) یک چارچوب داده کاوی به جای رویکردهای آماری خالص برای تجزیه و تحلیل قیمت. مزیت استفاده از JSM نسبت به سایر ابزارهای عمومی GIS در اینجا مورد بحث قرار گرفت بخش 1. با این حال، دویژگی دیگر نیاز به بحث بیشتر دارد.

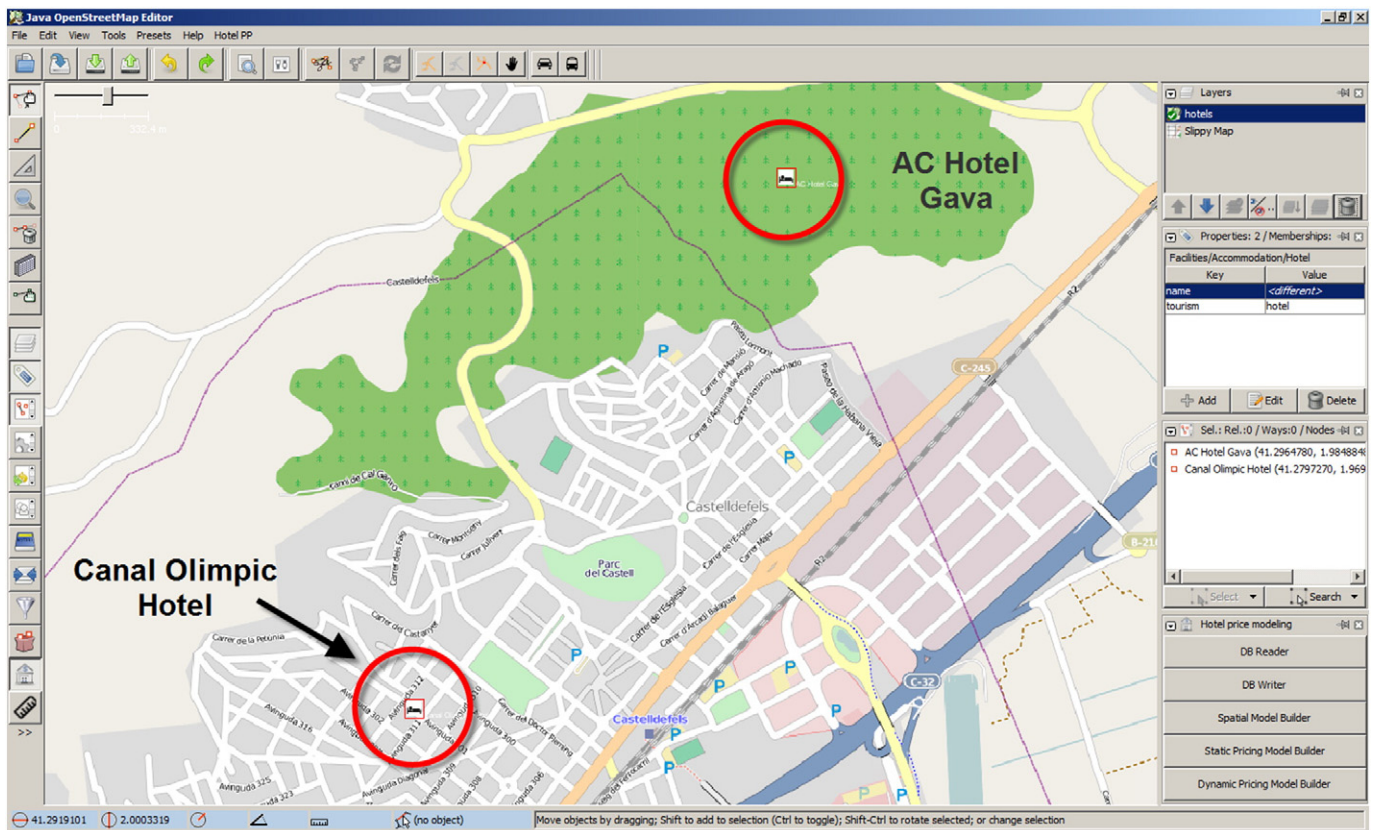
از آنجایی که بازیابی اطلاعات OpenStreetMap به طور طبیعی توسط JSM پشتیبانی می شود، فرآیند جمع آوری داده ها را ساده می کند. در مقایسه [33]، یک فرآیند پیچیده از جمع آوری داده ها را اعمال کرد. نویسندگان از SDK Virtual Earth Interactive برای اندازه گیری تعداد رستوران ها و مقاصد خرید که در مجاورت هتل ها بودند استفاده کردند. پاسخ دادن

علاقه مند به تخمین قیمت هتل برای هر روزی است که مشتریان برای آن جستجوی اتاق انجام می دهند. در این مورد، الگوریتم با بهترین عملکرد پیش بینی بر روی مدل پویا، LibSVM nu-SVR، انتخاب و بر روی مجموعه آزمون اعمال شد.

پس از ارزیابی مدل پویا در مجموعه آزمایشی، قیمت های تخمینی برای هر هتل به طور جداگانه ارائه می شود. بگذارید روی هتل Canal Olimpic تمرکز کنیم که قیمت واقعی آن به طور قابل توجهی کمتر از قیمت برآورد شده توسط مدل استاتیک بود. شکل 11 چهار روند قیمت را برای هتل Canal Olimpic ارائه می دهد. میانگین قیمت اصلی برای هر تاریخ جستجو با خط قرمز نشان داده می شود. قیمت های تخمین زده شده تنها با استفاده از مدل پویا با خط آبی نشان داده می شوند. اثرات روی تخمین قیمت هنگام ترکیب تخمین قیمت با استفاده از مدل های استاتیک و پویا، با خطوط سبز زرد نشان داده می شود. ما از دو رویکرد برای ترکیب تخمین قیمت دو مدل استفاده کردیم - میانگین حسابی (خط سبز) و میانگین هندسی (خط زرد). در مورد هتل Canal Olimpic، نمودار نشان می دهد که در حالی که قیمت آن در جولای 2009 نسبتاً بالا بود، پس از آن قیمت به طور قابل توجهی کاهش یافت. هر دو قیمت تخمین زده شده با استفاده از

Classifier	Params	Hotel Id	Hotel Name	Actual Price	Predicted Price	Correlation Coefficient	Mean Absolute Error	Root Mean Squared Error
weka.classifiers.meta.AdditiveRegression	S 1.0 -1 10 -W weka.classifiers.functions.IsotonicRegression	1035085	AC Hotel Gava	144.309244	89.99791299...	1.0	0.2227	0.2956
weka.classifiers.meta.AdditiveRegression	S 1.0 -1 10 -W weka.classifiers.functions.IsotonicRegression	1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	78.666772	1.0	0.2227	0.2956
weka.classifiers.functions.LibSVM	S 3 -K 2 -D 3 -G 0.0 -R 0.0 -N 0.5 -M 40.0 -C 1.0 -E 0.0010 -P 0.1	1035085	AC Hotel Gava	144.309244	121.12599	-1.0	0.2723	0.2883
weka.classifiers.functions.LibSVM	S 3 -K 2 -D 3 -G 0.0 -R 0.0 -N 0.5 -M 40.0 -C 1.0 -E 0.0010 -P 0.1	1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	122.8191489...	-1.0	0.2723	0.2883
weka.classifiers.lazy.LWL	U 0 -K -1 -A weka.core.neighboursearch.LinearNNSearch -A weka.core.EuclideanDistance ...	1035085	AC Hotel Gava	144.309244	110.3158209...	1.0	0.2648	0.2648
weka.classifiers.lazy.LWL	U 0 -K -1 -A weka.core.neighboursearch.LinearNNSearch -A weka.core.EuclideanDistance ...	1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	110.0553349...	1.0	0.2648	0.2648
weka.classifiers.functions.MultilayerPerceptron	L 0.3 -M 0.2 -N 500 -V 0 -S 0 -E 20 -H 1 a	1035085	AC Hotel Gava	144.309244	142.355989...	1.0	0.0415	0.0493
weka.classifiers.functions.MultilayerPerceptron	L 0.3 -M 0.2 -N 500 -V 0 -S 0 -E 20 -H 1 a	1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	83.876492	1.0	0.0415	0.0493
weka.classifiers.functions.IsotonicRegression		1035085	AC Hotel Gava	144.309244	102.631484	0.0	0.266	0.2715
weka.classifiers.functions.IsotonicRegression		1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	102.631484	0.0	0.266	0.2715
weka.classifiers.functions.LinearRegression	S 0 -R 1.0E-8	1035085	AC Hotel Gava	144.309244	105.8875589...	1.0	0.2577	0.2604
weka.classifiers.functions.LinearRegression	S 0 -R 1.0E-8	1214697	Canal Olimpic Hotel	75.0199679...	103.673428	1.0	0.2577	0.2604

شکل 9. نتایج ارزیابی انبوه: طبقه بندی کننده، پارامترها، شناسه هتل، نام هتل، قیمت واقعی، قیمت پیش بینی شده، ضریب همبستگی، میانگین خطای مطلق و ریشه میانگین مربعات خطا.



شکل 10. موقعیت جغرافیایی هتل های تحت بررسی.

به اندازه کافی ثروتمند در یک مطالعه اخیر در مورد پوشش OpenStreetMap در انگلستان [21] نشان داده شد که 65 درصد از مساحت انگلستان را پوشش می دهد. همانطور که در مطالعه آلمانی [59]، پوشش در مناطق شهری بهتر است. در نشان داده شد [20] که OpenStreetMap کاملاً دقیق و قابل مقایسه با اطلاعات جغرافیایی تولید شده توسط شرکت های تجاری است. علاوه بر این، داده های OpenStreetMap قبلاً به جای مجموعه داده های اختصاصی و تجاری استفاده شده است [59].

مزیت استفاده از داده کاوی نسبت به تجزیه و تحلیل آماری خالص با نوع مشکلی که بان سروکار داریم توضیح داده می شود. تجزیه و تحلیل آماری معمولاً با مشکلات ساختاریافته، مجموعه داده های کوچک، یکپارچگی داده ها و یک نوع تحلیل تاییدی سروکار دارد. [24]. علاوه بر این، تجزیه و تحلیل آماری به بسیاری از مفروضات مانند نرمال بودن، استقلال و همگنی بستگی دارد که باید قبل از اعمال روش های آماری برآورده شوند. تجزیه و تحلیل تاییدی مستلزم آزمایشات "اتاق تمیز" با آزمایش دقیق هر یک از پارامترهای مدل اساسی با استفاده از معیارهای آماری مختلف (به عنوان مثال سطح معنی داری، برازش مربع R) است که در سناریوهای واقعی به سختی قابل دستیابی است. یادآوری از بخش 1 و 5 مشکل تخمین قیمت هتل یک مشکل ساختار نادرست با انواع مختلف داده ها (مکانی و غیر مکانی)، مقدار پارامترهای ورودی و مقادیر از دست رفته است. در اینجا، استفاده از داده های ناهمگن

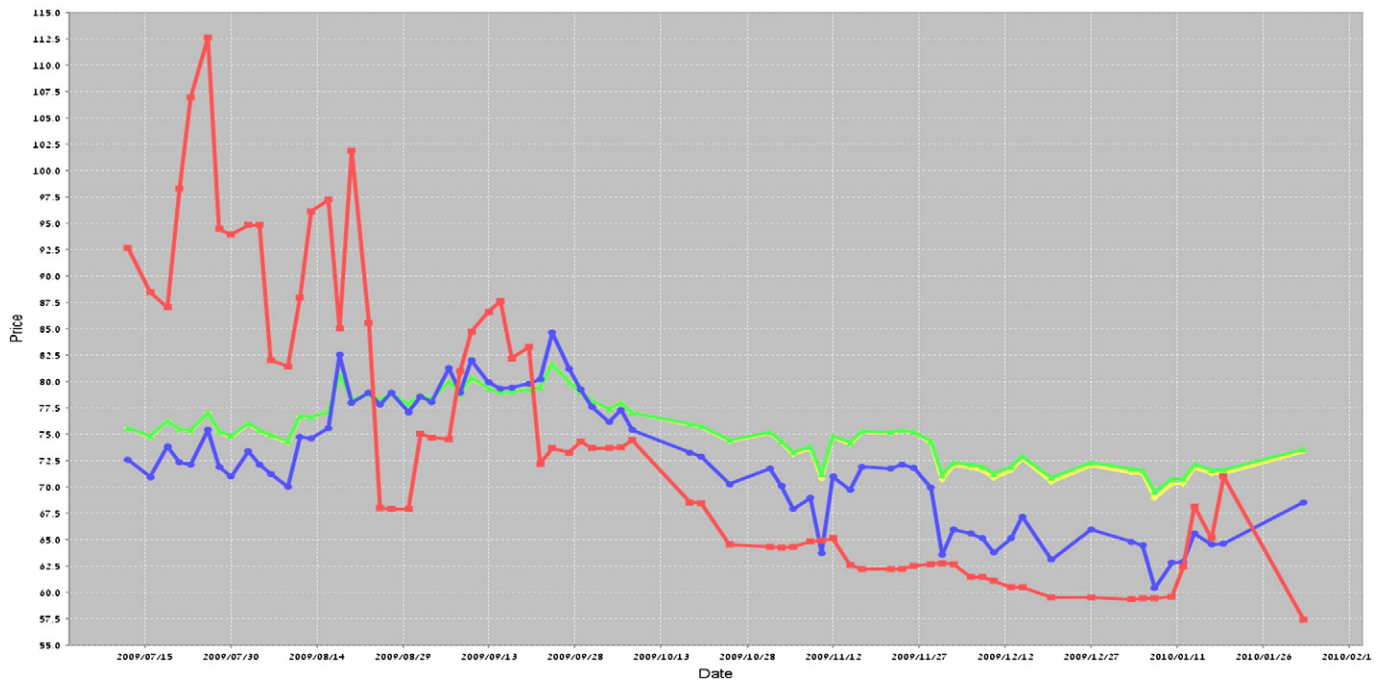
جدول 2

ارزایی مدل استاتیک و پویا با استفاده از اعتبارسنجی متقاطع 10 برابری مجموعه آموزشی.

الگوریتم	مدل استاتیک		پویا	
	RMSE	MAE	RMSE	MAE
رگرسیون اینزونوتیک	0.2232	0.1393	0.2088	0.1567
LibSVM epsilon-SVR	0.2198	0.124	0.2056	0.1534
LibSVM nu-SVR	0.2204	0.1229	0.203	0.1509
رگرسیون خطی	0.2182	0.1301	0.24	0.1881
یادگیری وزنی موضعی با رگرسیون خطی	0.2201	0.1229	0.2468	0.1964
رگرسیون اینزونوتیک	0.2091	0.1256	0.1738	0.1322
پرسترون چند لایه	0.2548	0.1647	0.2449	0.1913

این سوال که آیا هتل در نزدیکی ساحل واقع شده است، [33] از طبقه بندی تصاویر داده های ماهواره ای استفاده کرد و نتایج را به صورت دستی با استفاده از حاشیه نویسی های انسانی درخشان از طریق Amazon Mechanical Turk تأیید کرد. 10 خدمات پولی جدا از نداشتن قابل توجهی که در اجرای کار انجام می شود، راه حل به وسیله نومانس مقیاس پذیر و به سختی قابل تکرار است. در حالی که چنین راه حل ممکن است خلافتان و قادر به برآوردن نیازهای پژوهشی در نظر گرفته شود. به وضوح در موقعیت های دنیای واقعی، که هدف اولیه تحقیق ما است، قابل اجرا نیست. مزایای رویکرد ما آشکار است. اول، داده های OpenStreetMap به راحتی در دسترس است و دارای مقدار زیادی محتوا است. این شامل اطلاعاتی در مورد حمل و نقل مانند اتوبوس و قطار، نقاط دیدنی، رستوران ها و میخانه ها، عبادتگاه ها و مکان های تاریخی است. این عناصر از آنجایی که عوامل تعیین کننده در مدل سازی قیمت هتل هستند بسیار مفید هستند. دومین، داده های مکانی را می توان در سیستم نمایش داد به طوری که تحلیلگر می تواند تصمیم بگیرد که چه بخش هایی برای تجزیه و تحلیل مرتبط هستند و چه داده هایی باید در مدل گنجانده شود. ثالثاً، عدم وجود برخی عملگرها مانند تعیین اینکه آیا هتل در نزدیکی یک اسکله واقع شده است یا خیر، توسط خود متخصص دامنه بدون نیاز به استفاده از روش های گران قیمت طبقه بندی تصاویر و حاشیه نویسی های انسانی گران قیمت جایگزین می شود. با این حال، کامل بودن و صحت داده های OpenStreetMap هنوز باید از نزدیک مورد بررسی قرار گیرد. زیرا این پروژه به تازگی ایجاد شده است و داده ها توسط داوطلبان ارائه می شود. نگرانی زیادی در تحقیقات در مورد اعتبار و کامل بودن اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه وجود دارد عدم وجود برخی عملگرها مانند تعیین اینکه آیا هتل در نزدیکی آب نما قرار دارد یا خیر، توسط خود متخصص دامنه بدون نیاز به استفاده از روش های گران قیمت طبقه بندی تصاویر و حاشیه نویسی های انسانی گران قیمت جایگزین می شود. با این حال، کامل بودن و صحت داده های OpenStreetMap هنوز باید از نزدیک مورد بررسی قرار گیرد. زیرا این پروژه به تازگی ایجاد شده است و داده ها توسط داوطلبان ارائه می شود. نگرانی زیادی در تحقیقات در مورد اعتبار و کامل بودن اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه وجود دارد کامل بودن و صحت داده های OpenStreetMap هنوز باید به دقت مورد بررسی قرار گیرد. زیرا این پروژه به تازگی ایجاد شده است و داده ها توسط داوطلبان ارائه می شود. نگرانی زیادی در تحقیقات در مورد اعتبار و کامل بودن اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه وجود دارد کامل بودن و صحت داده های OpenStreetMap هنوز باید به دقت مورد بررسی قرار گیرد. زیرا این پروژه به تازگی ایجاد شده است و داده ها توسط داوطلبان ارائه می شود. نگرانی زیادی در تحقیقات در مورد اعتبار و کامل بودن اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه وجود دارد [13].

یک مطالعه [59] انجام شده بر روی داده های آلمانی نشان داد که از نظر کامل بودن داده ها بین شهرها و مناطق روستایی تفاوت وجود دارد. با این حال، به دلیل افزایش اعضای جدید مایل به شرکت در پروژه، این تفاوت در سال های اخیر به طور قابل توجهی کاهش یافته است (تعداد شرکت کنندگان در عرض یک سال دو برابر شد و در ژانویه 2010 به بیش از 200000 عضو رسید). علاوه بر این، داده ها در شهرهای بزرگ است



شکل 11. پیش بینی قیمت هتل Canal Olimpic. خط قرمز - قیمت واقعی؛ خط آبی - قیمت پیش بینی شده با استفاده از مدل پویا (LibSVM nu-SVR). خط سبز - میانگین حسابی اجزای قیمت پویا و استاتیک. خط زرد - میانگین هندسی اجزای قیمت پویا و استاتیک.

سپاسگزارها

این کار تا حدی توسط انجمن تحقیقات آلمان (DFG) تحت کمک هزینه GK-1042) گروه آموزشی پژوهشی "تحلیل اکتشافی و تجسم فضاهای اطلاعاتی بزرگ" و توسط برنامه اولویت (SPP) 1335 ("الگوی فضایی- زمانی بصری" تامین شد. تجزیه و تحلیل داده‌های حرکت و رویداد». نویسندگان مایلند از Elman و Dana Hendelsman و Maya برای کمک آنها در پیاده سازی سیستم تشکر کنند.

منابع

1. تعیین دستور کار پژوهشی، مجله بین المللی علوم اطلاعات جغرافیایی 21 (8) (2007) 839-858. *Analytics for Spatial*
2. D. Arnott, G. Pervan, 87-67. *Geovisual*
3. C. Bitter. ترکیب تغییرات فضایی در قیمت ویژگی مسکن: مقایسه رگرسیون وزن دار جغرافیایی و روش گسترش فضایی، مجله سیستم های جغرافیایی 9 (1) (2007) 7-27. *G. Mulligan, S. Dall'erba*
4. D. Brusilovsky, E. Brusilovskiy, ابزاری برای مزیت رقابتی، <http://www.connectis.ca/download/bis/bis-data-mining-whitepaper.pdf>
5. A. Bull, Pricing of a Metel's location, *International Journal of Contemporary Hospitality Management* 6 (1) (1994) 10-15.
6. R. Butler. مشخصات شاخص های لذت بخش برای مسکن شهری، *اقتصاد زمین* 58 (1) (1982) 96-108.
7. G. Castle, R. Joseph. دراملاک و مستغلات: یکپارچه سازی، تجزیه و تحلیل و ارائه اطلاعات مکانی، *موسسه ارزیابی، GIS* 1998.
8. C. Chen, R. Rothschild, 694-685. کاربرد تحلیل قیمت گذاری لذت گرا در مورد اتاق های هتل در تایپه، *اقتصاد گردشگری* 16 (3) (2010) 685-694.
9. M. Crossland, B. Wynne, W. Perkins, 235-219 (1995) (3) 14. سیستم های پشتیبانی تصمیم: مروری بر فناوری و آزمون اثربخشی، *سیستم های پشتیبانی تصمیم* 14 (3) (1995) 219-235.
10. P. Densham, 412-403. سیستم های پشتیبانی تصمیم فضایی، سیستم های اطلاعات جغرافیایی: اصول و کاربردها 1 (1991) 403-412.
11. R. Denzer, 1223-1217 (2005) (10) 20. ادغام عمومی سیستم های پشتیبانی تصمیم گیری زیست محیطی - پیشرفته ترین، مدل سازی محیطی و نرم افزار 20 (10) (2005) 1217-1223.
12. A. Din, M. Hoesli, A. Bender, 1989. متغیرهای محیطی و قیمت املاک و مستغلات، *مطالعات شهری* 38 (11) (2001) 1989-1999.
13. A. Flanagan, 137-148. اعتبار اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه، *GeoJournal* 72 (3) (2008) 137-148.
14. C. Flavián, M. Guinalú, R. Gurra, 14-1 (2006) (1) 43. نقش ایفا شده توسط قابلیت استفاده درک شده، رضایت و اعتماد مصرف کننده در وفاداری وب سایت، *مدیریت اطلاعات* 43 (1) (2006) 14-1.

و تحلیل اکتشافی با استفاده از الگوریتم های مختلف برای تخمین قیمت مناسب تر است. این نیز به دلیل این واقعیت است که رویکردهای داده کاوی می توانند داده های با ابعاد بالا را با درجه پراکندگی، چندخطی بودن، نقاط پرت و مقادیر گمشده مدیریت کنند، که رویکردهای آماری به راحتی نمی توانند آنها را مدیریت کنند [4].

10. نتیجه گیری

این مقاله مشکلاتی را که شرکت های کارگزاری در کسب و کار هتلداری با آن مواجه هستند را تشریح می کند. مسائل رقابتی و درآمدی این شرکت ها را به سمت توسعه راه حل های غیر استاندارد سوق می دهد. ما یک رویکرد عملی برای پیاده سازی یک سیستم پشتیبانی تصمیم مبتنی بر GIS برای تحلیل ارزش هتل و تخمین نرخ های هدف اتاق ارائه کردیم. ما دو نوع مدل را پیشنهاد کردیم. اولین مدل ایستا بر اساس تئوری قیمت گذاری لذت گرا است و از ویژگی های ذاتی هتل (مانند امکانات و تسهیلات) و ویژگی های مکانی مختلف (مانند موزه ها، رستوران های اطراف یک هتل و غیره) تشکیل شده است. دومین مدل پویا شامل نرخ های تاریخی اتاق هتل است. ما در مورد الزامات و اجزای یک سیستم پشتیبانی تصمیم که برای استفاده در سناریوهای تجاری واقعی طراحی شده است به تفصیل بحث کردیم. ما نشان دادیم که راه حل را می توان به طور قابل توجهی با استفاده از ابزارهای منبع باز و رایگان مانند ویرایشگر نقشه خیابان باز جاوا (JOSM)، بسته آماری R و چارچوب داده کاوی Weka ساده کرد. ما همچنین فرآیند اکتساب داده های فضایی خارجی را با استفاده از داده های OpenStreetMap ساده کردیم.

اثربخشی ابزار را تنها در صورتی می توان ارزیابی کرد که واقعا توسط متخصصان حوزه برای بهبود تصمیم گیری خود استفاده شود و به نتایج واقعی (پولی) دست یابد. ما سیستم را با پیروی دقیق از دستورالعمل ها و پیشنهادات مدیریت ارشد TGS توسعه دادیم. ما با کارشناسان حوزه کار در TGS مشورت کردیم و درک کاملی از نیازهای آنها به دست آوردیم. بنابراین ما امیدواریم که این سیستم انتظارات آنها را برآورده کند.

در کار آینده خود، قصد داریم سیستم را با اجزای تحلیلی مختلف ارتقا دهیم. ما همچنین قصد داریم از نزدیک با کارشناسان حوزه هتل برای شناسایی مشکلاتی که هنوز توسط نمونه اولیه فعلی پوشش داده نشده است، همکاری کنیم.

- رگرسون وزن دار جغرافیایی: تحلیل روابط متغیر فضایی، جان ویلی و پسران، M. Charlton. 2002 .
 15] A. Fotheringham, C. Brunson
 برای نگاشت ارزش های مستغلات، مجله ارزیابی 63 (1995) GIS 445 کاربرد، H. Kung, M. Barber.
 16] D. Fung
 Computers & Geosciences 32 (2006) 8 (1040-1051)، ارزیابی تجربی مدل های رگرسون فضایی،
 17] X. Gao, Y. Asami, C. Chung
 Neurocomputing 71 (2008) 4-6، یک سیستم خودکار برای ارزیابی دارای: ANN + GIS.
 18] N. García, M. Gámez, E. Alfaro
 Mis (2003) 51-90 در خرید آنلاین: یک مدل یکپارچه، فصلنامه TAM و Karahanna, D. Straub, Trust
 19] D. Gefen.
 محیط زیست و برنامه ریزی، OpenStreetMap و Ordnance Survey، اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه جقدر
 خوب است؟ مطالعه تطبیقی مجموعه داده های، 20] M. Haklay.
 ب: برنامه ریزی و طراحی 37 (2010) 4 (703-682).
 در انگلستان (2009-2008)، مجله علوم اطلاعات فضایی (0) (2011) در تجدید نظر OpenStreetMap
 کامل بودن در اطلاعات جغرافیایی داوطلبانه - تکامل پوشش، 21] M. Haklay, C. Ellul.
 12-18 (2008) IEEE نقشه های خیابانی توسط کاربر، محاسبات فراگیر: OpenStreetMap، P. Weber.
 22] M. Haklay
 ACM SIGKDD Explorations Newsletter 11 (1) (2009) 11، به روز رسانی WEKA نرم افزار داده
 کاوی، 23] M. Hall, E. Frank, G. Holmes, B. Pfahringer, P. Reutemann, I. Witten.
 داده کاوی: آمار و موارد دیگر، آماردان آمریکایی 52 (2) (1998) 118-112، 24] D. Hand.
 عوامل تعیین کننده قیمت در صنعت هتلداری: تجزیه و تحلیل رگرسون چندگانه، مدیریت هتلداری 29 (3)
 25] W. Hung, J. Shang, F. Wang, 384-378 (2010)
 26] الف. اسرائیلی، رتبه بندی ستاره و وابستگی شرکتی: تأثیر آنها بر قیمت اتاق و عملکرد هتل ها در
 اسرائیل، مجله بین المللی مدیریت هتلداری 21 (4) (2002) 424-405.
 مجله سیستم های جغرافیایی 10 (1) (2008) 45-23، GIS، پیش بینی قیمت خانه های تک خانواده با استفاده
 از محله های تعریف شده توسط، 27] M. Kaboudan, A. Sarkar.
 مروری بر چالش های آینده فناوری های پشتیبانی تصمیم، سیستم های پشتیبانی تصمیم گیری هوشمند
 28] N. Karacapilidis, 399-385 (2006)
 عوامل مؤثر بر قصد رزرو هتل آنلاین بین مشتریان آنلاین و غیر آنلاین، مجله بین المللی مدیریت هتلداری 23
 29] W. Kim, D. Kim, 395-381 (2004) (4)
 and model selection, in: International International Conference on Artificial Intelligence, Vol.
 30] R. Kohavi, A study of cross-validation and bootstrap for accuracy estimation
 14, Citeseer, 1995, pp. 1137-1145.
 31] J. Kruskal, M. Wish, Multidimensional scaling, Sage Publications, Inc., 1978.
 32] اس. لی، اس. جانگ، نرخ اتاق هتل های فرودگاه ایالات متحده: بررسی اثرات دوگانه مجاورت ها، مجله
 تحقیقات سفر 50 (2) (2011) 197-186.
 WebDB (جای دیگری بمانید؟ بهبود جستجوی محلی هتل ها با استفاده از مدل سازی اقتصاد
 سنجی و طبقه بندی تصویب، در: یازدهمین کارگاه بین المللی وب و پایگاه های داده، PG Ipeiros, .
 33] B. Li, A. Ghose
 پیش بینی قیمت خانه: مدل قیمت لذت گرا در مقابل شبکه عصبی مصنوعی، مجله آمریکایی علوم کاربردی 1
 34] V. Limsombunchai, C. Gan, M. Lee, 201-193 (2004) (3)
 یکپارچه سازی سیستم های پشتیبانی تصمیم برای بهبود عملکرد پشتیبانی تصمیم، دانش و سیستم های
 اطلاعات 22 (3) (2010) 286-261، 35] S. Liu, A. Duffy, R. Whitfield, I. Boyle.
 مدل سازی اجاره های مسکونی لذت جویانه برای استفاده از زمین و شبیه سازی حمل و نقل با در نظر گرفتن
 اثرات فضایی، مجله حمل و نقل و زمین، 36] M. Löchl, K. Axhausen.
 37] (2010) 63-39 استفاده کنید.
 ارزیابی های مالیاتی شورا، مجله ارزیابی و سرمایه گذاری دارای 11 (4) (1993) GIS 383-375 ارزیابی مبتنی
 بر، 37] P. Longley, G. Higgs, D. Martin.
 38] O. Maimon, L. Rokach, 2010. Spring, کتاب راهنمای داده کاوی و کشف دانش
 برآورد توابع قیمت لذت گرا از طریق رگرسون نابارامتری افزایشی، اقتصاد تجربی 30 (1) (2005) 93-114،
 39] C. Martins-Filho, O. Bin
 کاربرد تعاملی ارزیابی انبوه به کمک رایانه و سیستم های اطلاعات جغرافیایی، مجله ارزش گذاری و سرمایه
 گذاری دارای 15 (5) (1997) 465-448، W. Deddis, A. Mannis, D. McBurney, R. Borst.
 40] W. McCluskey
 of residential values, Journal of Property Valuation and Investment 16 (1) (1998) 57-70.
 networks: the prediction
 41] S. McGreal, A. Adair, D. McBurney, D. Patterson, Neural
 42] بی. مونت، ام. اسکیدمور، قیمت گذاری لذت گرا و تمایل به پرداخت برای امکانات خواب و صبحانه در
 جنوب شرقی ویسکانسین، مجله تحقیقات سفر 42 (2) (2003) 195.
 یک سیستم پشتیبانی تصمیم چند معیاره برای ارزیابی مسکن، سیستم های پشتیبانی تصمیم 43 (3) (2007)
 43] E. Natividade-Jesus, J. Coutinho-Rodrigues, C. Antunes, 790-779
 44] T. O'Reilly, 32-37 (1999) ACM 42 درسهایی از توسعه نرم افزار منبع باز، ارتباطات

Voronoi, John Wiley & Sons, New York, 2000. فضایی: مفاهیم و کاربردهای نمودارهای
 45] A. Okabe, B. Boots, K. Sugihara, S. Chiu, Tesselations
 شناسایی عوامل کلیدی مؤثر بر رفتار خرید مصرف کننده در زمینه خرید آنلاین، مجله بین المللی خرده فروشی
 و مدیریت توزیع 31 (1) (2003) 29-16، 46] C. Park, Y. Kim.

استفاده از سیستم های اطلاعات جغرافیایی برای بهبود تجزیه و تحلیل املاک، مجله تحقیقات املاک 10 (2)
 47] M. Rodriguez, C. Sirmans, A. Marks, 173-163 (1995)

48] اس. روزن، قیمت های لذت گرا و بازارهای ضمنی: تمایز محصول در رقابت خالص، مجله اقتصاد
 سیاسی 82 (1) (1974) 55-34.

Citeseer, 2005. انجمن املاک و مستغلات حاشیه اقیانوس آرام، ملیون، PRRES- برای ارزیابی تک درایی،
 در: کنفرانس یازدهم GIS یکپارچه سازی شبکه های عصبی مصنوعی و، 49] A. Sarip.

انتخاب مدل خطی با اعتبارسنجی متقابل، مجله انجمن آماری آمریکا (1993) 494-486، 50] J. Shao.

گذشته، حال و آینده فناوری پشتیبانی تصمیم، سیستم های پشتیبانی تصمیم 33 (2) (2002) 111-126،
 51] J. Shim, M. Warkentin, J. Courtney, D. Power, R. Sharda, C. Carlsson

تکریب مدل های قیمت گذاری لذت گرا، مجله ادبیات املاک 13 (1) (2005) 44-1، E. Zietz,
 52] S. Sirmans, D. Macpherson
 CRC Press, 2010. سیستم های پشتیبانی تصمیم فضایی: اصول و شیوه ها، Degroote, J.

53] R. Sugumaran

در املاک و صنایع وابسته، مجله تحقیقات مسکن 9 (1) (1998) 59-33، 54] G. Thrall.

بررسی عوامل تعیین کننده نرخ اتاق برای هتل ها در شهرهای پایتخت: تجربه اسلو، مدیریت درآمد و قیمت 5
 55] C. Thrane, 323-315 (2007) (4)

عوامل مؤثر بر استفاده از وب سایت ها: مورد یک پورتال عمومی در هلند، مدیریت اطلاعات 40 (6) (2003)
 56] H. Van der Heijden, 549-541

یک کاوش در شبکه های عصبی و کاربرد آن در ارزیابی املاک، مجله تحقیقات املاک 10 (2) (1995)
 57] E. Worzala, M. Lenk, A. Silva, 201-185

برای ارزیابی املاک، مجله بین المللی علوم اطلاعات جغرافیایی 11 (5) (1997) 450-435، توسعه یک
 سیستم اطلاعات درایی مبتنی بر، 58] P. Wyatt.

در علم اطلاعات جغرافیایی، 2010 AGILE مطالعه تطبیقی داده های جغرافیایی اختصاصی و اطلاعات
 جغرافیایی داوطلبانه برای آلمان، در: سیزدهمین کنفرانس بین المللی، 59] D. Zielstra, A. Zipf.

رویکردهای غیر متعارف برای ارزیابی ارزش درایی، مجله تحقیقات تجاری کاربردی 22 (3) (2006) 1-14،
 60] J. Zurada, A. Levitan, J. Guan

اسلاواکیسیلوج در سال 2008 مدرک کارشناسی ارشد سیستم های اطلاعاتی را از دانشگاه بن گوریون، بیر-
 شوا، اسرائیل دریافت کرد. او در حال حاضر در حال کار برای دریافت مدرک دکترا در گروه "پایگاه های داده،
 داده کاوی و تجسم" پروفیسور دکتر دانیل کیم، در دانشگاه کنستانتس آلمان زمینه های تحقیقاتی وی شامل
 داده کاوی، بازیابی اطلاعات، سیستم های توصیه کننده، تجزیه و تحلیل جغرافیایی، تجزیه و تحلیل داده های
 جغرافیایی و تجسم است. با او در دپارتمان علوم کامپیوتر و اطلاعات، 10. Box 78, 78457 Konstanz
 Universitaets Strasse, آلمان تماس بگیرید. slaks@dbvis.inf.uni-konstanz.de

پروفیسور دکتر دانیل کیم استاد تمام و سرپرست گروه تحقیقاتی تجسم اطلاعات و تحلیل داده ها در دانشگاه
 کنستانتس آلمان است. او بیش از 15 سال است که به طور فعال در تحقیقات تجسم اطلاعات و تجزیه و تحلیل
 داده ها شرکت داشته است و تعدادی از تکنیک های تجزیه و تحلیل بصری جدید را برای مجموعه داده های
 بسیار بزرگ با کاربرد در طیف گسترده ای از حوزه های کاربردی از جمله تجزیه و تحلیل مالی، تجزیه و تحلیل
 شبکه، رتو و فضای توسعه داده است. تجزیه و تحلیل، و همچنین تجزیه و تحلیل متن و چند رسانه ای.

لیورر و کاج دانشیار سیستم های اطلاعات و مهندسی نرم افزار در دانشگاه بن گوریون نقب است. دکتر روکاج
 یک متخصص شناخته شده در سیستم های اطلاعاتی هوشمند است و چندین سمت پیشرو در این زمینه
 داشته است. زمینه های اصلی علاقه او عبارتند از یادگیری ماشین، امنیت اطلاعات، سیستم های توصیه
 کننده و بازیابی اطلاعات. دکتر روکاج نویسنده بیش از 100 مقاله بررسی شده در مجلات برجسته، مجموعه
 مقالات کنفرانس، ثبت اختراع و فصول کتاب است. علاوه بر این، او همچنین شش کتاب از جمله تشخیص و
 پیشگیری از نشت داده (اسپرینگر، 2012)، طبقه بندی الگوی با استفاده از روش های گروهی (نشر علمی
 جهانی، 2009)، داده کاوی در درختان تصمیم (انتشارات علمی جهانی، 2007) و روش تجزیه را تألیف کرده
 است. کشف دانش و داده کاوی (انتشارات علمی جهانی، 2005). دکتر روکاج همچنین یکی از ویراستاران
 کتاب داده کاوی و کشف دانش (اسپرینگر، 2005). محاسبات نرم برای کشف دانش و داده کاوی (اسپرینگر،
 2007). و کتابچه راهنمای سیستم های توصیه کننده (اسپرینگر، 2011) است. دکتر روکاج مدرک B.Sc., M.Sc.
 و دکتری (2004) از دانشگاه تل آویو.