

A New Expert Finding Model Based on Term Correlation Matrix

Ehsan Pournoor¹ | Jalal Rezaenoor²



Iranian Research Institute
for Information Science and Technology
(IranDoc)
ISSN 2251-8223
eISSN 2251-8231
Indexed by SCOPUS, ISC, & LISTA
Vol. 30 | No. 4 | pp. 1147-1171
Summer 2015
<https://doi.org/10.35050/JIPM010.2015.023>



Abstract: Due to enormous volume of unstructured information available on the Web and inside organizations, finding an answer to the knowledge needed in a short time is difficult. For this reason, besides search engines which do not consider users individual characteristics, recommender systems were created which use user's previous activities and other individual characteristics to help users find needed knowledge. Using recommender systems is increasing every day. By introducing expert people instead of recommending information to users, expert finder systems have provided this facility so that users ask their questions from experts. Having relation with experts not only causes information transition, but also transferring experiences and inceptions causes knowledge transition. In this paper we used university professors' academic resume as expert people profile and then proposed a new expert finding model that recommends experts to users query. We used Term Correlation Matrix, Vector Space Model and PageRank algorithm and proposed a new hybrid model which outperforms conventional methods. This model can be used in internet environment, organizations and universities that experts have resume dataset.

Keywords: Recommender Systems; Online Forums; Expert Finding; Vector Space Model

مدل جدید پیشنهاد‌گر فرد خبره با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات

احسان پرنور^۱ | جلال رضایی‌نور^۲

e.pournoor@hotmail.com

۱. کارشناسی ارشد مهندسی فناوری اطلاعات؛ دانشگاه قم

[پدیدآور رابط] دکتری مهندسی صنایع؛ استادیار؛ دانشکده فنی و مهندسی؛ دانشگاه قم
j.rezaee@qom.ac.ir

مقاله پژوهشی

دریافت: ۱۳۹۳/۱۰/۰۳

پذیرش: ۱۳۹۳/۱۱/۱۳

چکیده: با توجه به حجم عظیم اطلاعات بدون ساختار داخل سازمان‌ها و همچنین در وب، یافتن پاسخ به نیاز دانشی در زمانی اندک، دشوار می‌باشد. به این منظور، علاوه بر موتورهای جستجو که در آنها ویژگی‌های فردی کاربران در نظر گرفته نمی‌شوند، سیستم‌های پیشنهاد‌گر به وجود آمده‌اند و بر اساس رفتارهای پیشین کاربران سعی در کمک به دسترسی به دانش موردنیاز آنها دارند. استفاده از این سیستم‌ها در وب‌سایتها و شبکه‌های اجتماعی در حال گسترش است. سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره نیز با پیشنهاد افراد خبره دارای دانش به جای ارائه اطلاعات، این امکان را فراهم کرده‌اند که کاربران سوال‌های خود را از افراد خبره پرسند. ارتباط با متخصصان باعث می‌شود که علاوه بر انتقال مطلب، با انتقال تجارب و دانسته‌ها، بینش و فهم نیز در مورد موضوع منتقل شود. ما در این مقاله از رزومه‌های اساتید دانشگاه به عنوان پروفایل افراد خبره استفاده کرده و مدل پیشنهاد‌گر خبره جدیدی ارائه داده‌ایم که پرسش کاربر را دریافت کرده و افراد خبره را در زمینه پرسش او پیشنهاد می‌کند. ما با ترکیب ماتریس همبستگی کلمات، مدل فضای برداری و الگوریتم پیچ‌زنک مدلی ارائه کرده‌ایم که در مقایسه با روش‌های مرجع دقیق‌تری در شناخت افراد خبره دارد. این مدل در سیستم‌های دانشگاهی، داخل سازمانی و همچنین در محیط وب که متخصصان دارای اطلاعات رزومه باشند، کاربرد دارد.

کلیدواژه‌ها: پیشنهاد‌گر خبره؛ فروم‌های آنلاین؛ مدل فضای برداری؛ ماتریس همبستگی

جایزه‌های اطلاعات

فصلنامه | علمی پژوهشی
پژوهشگاه علوم و فناوری اطلاعات ایران
(ایران‌دات)

شاپا (چاپ) ۲۲۵۱-۸۲۲۳

شاپا (الکترونیکی) ۲۲۵۱-۸۲۳۱

نمایه در SCOPUS، ISC، LISTA و
jipm.irandoc.ac.ir

دوره ۳۰ | شماره ۴ | صص ۱۱۴۷-۱۱۷۱
تأسیستان ۱۳۹۴

<https://doi.org/10.35050/JIPM010.2015.023>



۱. مقدمه

با گسترش اینترنت و جوامع مجازی، روزبه روز بر حجم اطلاعات افزوده شده و دسترسی به اطلاعات مفید و مرتبط به کاری دشوار تبدیل شده است. در چنین شرایطی، وجود سیستمی که بتواند از میان حجم عظیمی از اطلاعات، اطلاعات مرتبط و مورد نیاز را بنا به نیاز و ویژگی‌های هر کاربر به وی پیشنهاد کند، به موضوعی بسیار مهم تبدیل شده است. سیستم‌های پیشنهاد‌گر با بررسی رفتارهای پیشین کاربران در وب‌سایت‌ها، موضوعات مورد علاقه آنها را تشخیص داده و با پیشنهاد فیلم، موسیقی، کالا و ... راه پیداکردن اطلاعات و کالاهای مورد نیاز را آسان می‌کنند. سیستم‌های حل مسئله از جمله سیستم‌های پیشنهاد‌گر دانش هستند که دسترسی به دانش مورد نیاز را فراهم می‌کنند. وب‌سایت‌های پرسش و پاسخ، فروم‌های آنلاین و شبکه‌های اجتماعی روزبه روز رایج‌تر می‌شوند و مردم نیازهای اطلاعاتی خود را با استفاده از اینترنت و متخصصان دنیای مجازی رفع می‌کنند. با پیشرفت اینترنت و گسترش آن، اطلاعات به صورت آنلاین در دسترس همگان بوده و افراد، دانش خود را به اشتراک گذاشته و از دانش دیگران استفاده می‌کنند.

جوامع مجازی^۱ نوع خاصی از شبکه‌های اجتماعی هستند که بیشتر در زمینه اشتراک اشتراک دانش و جستجوی نیاز اطلاعاتی مورد استفاده قرار می‌گیرند. این جوامع از افرادی تشکیل شده‌اند که در جهت افزایش درک و دانش خود در موضوعی خاص، در این جوامع عضو شده و با اشتراک دانش خود و دانش دیگران، دانسته‌های خود را افزایش می‌دهند. این افراد با مشارکت خود، منابع عظیم دانشی را فراهم می‌کنند که مورد استفاده همگان قرار می‌گیرد. امروزه، این جوامع علاوه بر مطالب متنی از رسانه‌های دیگری چون صوت، تصویر و عکس برای انتقال دانش استفاده می‌کنند. لذا، انتقال دانش تجربی بسیار راحت‌تر و صحیح‌تر از گذشته شده است. تعداد این جوامع روزبه روز افزایش پیدا می‌کند.

علاوه بر اینترنت، اشتراک دانش در درون سازمان‌ها نیز به موضوعی بسیار مهم تبدیل شده است. سیستم‌های اشتراک دانش درون سازمانی، این امکان را فراهم کرده‌اند که کارکنان یک سازمان نیازهای اطلاعاتی یکدیگر را رفع نمایند. بیشتر شرکت‌های بزرگ مثل دل^۲، مایکروسافت و آمازون از سیستم‌های اشتراک دانش و فروم‌های

1. virtual communities
2. Dell

مباحثه‌ای برای افزایش میزان اطلاعات کارمندان خود استفاده می‌کند (Wang et al. 2013). در جوامع مجازی، اشتراک دانش معمولاً به سه حالت انجام می‌شود: در حالت اول، کاربر سؤال خود را ثبت کرده و منتظر می‌ماند تا کاربران به آن پاسخ دهند. با اینکه مزیت این روش آن است که افراد دارای دانش به نیاز اطلاعاتی پاسخ‌گو هستند، ولی این روش معایبی نیز دارد. از جمله اینکه، ممکن است شخص پرس‌وجو کننده مدت زیادی منتظر بماند تا کسی به نیاز دانشی او پاسخ دهد و نیز ممکن است که سؤال کاربر بدون جواب باقی بماند. در حالت دوم، حجم بزرگی از استناد و اطلاعات پالایش شده در بانک‌های اطلاعاتی ذخیره شده است و به محض پرس‌وجوی کاربر، استناد و اطلاعات مرتبط با آن نمایش داده می‌شود. این حالت مشابه عملکرد موتورهای جستجو می‌باشد و دارای مزیت سرعت پاسخ‌گویی است. اما، چون سؤال کاربران و محتويات دانشی متخصصان به زبان طبیعی نوشته می‌شود، تشخیص محتوای مرتبط با سؤال کاربر از روی کلمات مشکل می‌باشد. حالت سوم، حالتی است که در آن ارتباط بین جستجو کننده و فراهم کننده دانش برقرار شود. این روش اساس کار سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره می‌باشد که در آن خبره‌های دارای دانش به کاربران معروفی می‌شوند تا سؤال خود را از آنها پرسند. تفاوت روش اول با سوم در این است که به جای اینکه سؤال کاربر به عموم کاربران عرضه شود، تنها به متخصصانی که توسط سیستم به عنوان افراد خبره در زمینه سؤال کاربر شناخته می‌شوند، ارائه می‌گردد که این بهنوبه خود باعث افزایش سرعت و دقیق پاسخ‌دهی می‌شود و با فراهم شدن تعاملات اجتماعی، اشتراک دانش آسان می‌گردد. نیاز اصلی این روش آن است که اطلاعات دانش، همان‌گونه که در اختیار پاسخ‌دهنده است، منتقل شود.

در این مقاله، ما مدلی جدید برای سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره ارائه کرده‌ایم که با تحلیل داده‌های متنی رزومه‌های دانشگاه، زمینه‌های متخصص آنها را پیش‌بینی کرده و به محض دریافت پرسش کاربران سیستم، خبره‌های دارای دانش در زمینه پرسش را تشخیص می‌دهد. مدل ارائه شده با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، گراف مشابه استناد (رزومه‌ها) را ایجاد کرده و نیز با استفاده از الگوریتم پیج‌رنک¹ و مدل فضای

1. PageRank

برداری، متخصصان دارای دانش لازم را برای هر پرس‌وجو پیشنهاد می‌کند. این مدل در محیط‌های تحت وب، دانشگاهی و درون سازمانی که افراد متخصص دارای اطلاعات رزومه هستند، می‌تواند مورد استفاده قرار گیرد و خبره‌ها را در زمینه پرسش‌های کاربران پیشنهاد کند.

۲. پیشنهاد پژوهش

داده‌های خام پس از پردازش به اطلاعات تبدیل می‌شوند و معنای باند و زمانی که اطلاعات، تجربه، و بینش در مورد یک موضوع در اختیار شخصی قرار می‌گیرد، گفته می‌شود که شخص در آن موضوع دارای دانش است (Filemon & Uriarte 2008). بنابراین، دانش مفهومی جامع‌تر از اطلاعات بوده و انتقال آن از شخصی به شخص دیگر مشکل‌تر از انتقال اطلاعات است. انتقال فهم و بینش در مورد یک موضوع با استفاده از فقط متن کاری مشکل می‌باشد. اما زمانی که شخص آموخته‌های خود را به شخص دیگری می‌آموزد، با انتقال دانش و تجربه خود و با استفاده از گفتار، علایم، و نوشتار بهتر می‌تواند مفاهیم را منتقل سازد. از این‌رو، استفاده از سیستم‌های خبره‌یاب به جای سیستم‌های بازیابی متن بسیار مفید‌تر خواهد بود، زیرا این سیستم‌ها به جای پاسخ‌گویی به سؤالات، افراد متخصص را جهت پاسخ‌گویی به نیاز دانشی کاربران معرفی می‌کنند. در سال‌های اخیر، با توجه به اهمیت سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره، پژوهشگران زیادی جذب این حوزه شده‌اند. بیشتر مردم برای یافتن آنچه که به آن نیاز دارند، از موتورهای جستجو استفاده می‌کنند. موتورهای جستجو با پردازش آفلاین¹ اطلاعات، صفحات وب را ساختاربندی و دسته‌بندی می‌کنند و به محض دریافت پرس‌وجوی کاربران با توجه به کلمات مشابه مورد استفاده در استناد و نیز در پرس‌وجوی کاربر، صفحات وب را رتبه‌بندی کرده و به کاربر نمایش می‌دهند. موتورهای جستجو به عنوان سیستم‌های بازیابی اطلاعات، یافتن اطلاعات مورد نیاز را بسیار آسان می‌کنند، اما جزء سیستم‌های پیشنهاد‌گر دانش به حساب نمی‌آیند، زیرا به ویژگی‌های افراد، پرسش‌های پیشین آنها، محل زندگی و رفتارهای آنها توجه نمی‌کنند و صرفاً مطالب مرتبط با پرسش کاربر را بازیابی می‌کنند و پیشنهادی در این زمینه ندارند. کاربران برای یافتن نیاز اطلاعاتی خود بایستی صفحات را مرور کرده و

1. offline

مرتبه‌ترین سند را پیدا کنند و این کار امری ناخوشایند، زمان بر و خسته کننده می‌باشد. آنها به سیستمی نیاز دارند که پرس‌وجوی خود را ثبت کنند و پاسخ خود را به صورت مختصر و مفید دریافت نمایند (Wang et al. 2013). سیستم‌های حل مسئله به وجود آمده‌اند تا به جای بازیابی تعداد زیاد اسناد، با ارائه پاسخ دقیق‌تر و کوتاه‌تر به کاربران کمک کنند که در زمان کمتری به دانش مورد نیاز خود دست یابند. این سیستم‌ها پاسخ‌ها را یا با تحلیل دقیق داده‌ها پیدا کرده و یا آنها را با استفاده از افراد خبره فراهم می‌کنند. فروم^۱‌ها از جمله سیستم‌های اشتراک دانش و حل مسئله هستند که کاربران با پُست‌ها و مباحث خود محتوای آنها را تشکیل می‌دهند. با توجه به موضوعات فروم‌ها، کاربران دانسته‌ها و سوالات خود را به زبان خود و بدون استفاده از کلمات خاص به صورت زنجیروار پُست می‌کنند و محتوای ارزشمندی تولید می‌کنند که می‌تواند برای حل مسائل دیگران مورد استفاده قرار گیرد. علاوه بر اینترنت، در داخل سازمان‌ها نیز از فروم‌های خبری و مباحثه‌ای استفاده می‌شود (Updegrove et al. 2006; Pendergast et al. 2009). اما، همچنان مشکل یافتن پاسخ درست وجود دارد. کاربر باستی اطلاعات فروم را مطالعه کرده و بهترین پاسخ را انتخاب کند که فرایندی زمان‌بر است. همچنین، در صورتی که شخص علاقه‌مندی برای پاسخ‌دهی وجود نداشته باشد، سوالات بدون جواب باقی خواهد ماند. در مقاله لیو^۲ و همکاران یک مکانیزم پیشنهاد‌گر اجتماعی برای اشتراک دانش در فروم‌های آنلاین ارائه شده است (Liu et al. 2012).

وبسایت‌های پاسخ به سؤال^۳ به عنوان جزئی از سیستم‌های حل مسئله^۴، به این منظور به وجود آمده‌اند که به نیاز دانشی کاربران پاسخ دهند. این سیستم‌ها مطالب موجود در وب را کاوش کرده و اطلاعات را پالایش می‌کنند و جواب‌های کوتاهی را به کاربران ارائه می‌دهند. این سیستم‌ها روزبه‌روز رایج‌تر می‌شوند و دلیل آن هم این است که نه تنها کاربران سؤال خود را به زبان طبیعی خود می‌پرسند، آنها حتی می‌توانند سوالات متفرقه مطرح نمایند (Liu et al. 2013)، اما توانایی پاسخ‌گویی در تمام زمینه‌ها را ندارند. پژوهشگران زیادی تلاش کرده‌اند تا با ایجاد سیستم‌های پاسخ به سؤال یافتن پاسخ صحیح

-
1. forum
 2. Liu
 3. question answering systems
 4. problem solving systems

را در زمان اندک فراهم کنند (Chen et al. 2006; Zhao et al. 2009; Zhang et al. 2006). وبسایت‌های پاسخ به سؤال، فرودهای آنلاین و سیستم‌های خبره‌یاب از جمله سیستم‌های حل مسئله می‌باشد.

۲-۱. سیستم‌های خبره‌یاب

سیستم‌های خبره‌یاب سیستم‌هایی هستند که وظیفه آنها پیشنهاد متخصصان در حوزه یک موضوع می‌باشد. این سیستم‌ها پاسخ‌ها و پرسش‌های پیشین کاربران را ذخیره و پالایش کرده و حوزه تخصصی آنها را پیش‌بینی می‌کنند و به محض دریافت پرسش جدید، افراد خبره را که در این زمینه دارای تخصص می‌باشند، مشخص کرده و برای پاسخ‌گویی انتخاب می‌کنند. این کار باعث می‌شود که سؤالات به جای عرضه به عموم کاربران، به افراد دارای دانش ارائه شود و این بهنوبه خود باعث افزایش سرعت و دقیقیت پاسخ‌دهی می‌شود. علاوه بر این، ارتباط با متخصصان باعث می‌شود که خبره‌ها دانش، پیش، و تجربه خود را انتقال دهند و در این مسیر حتی از ارتباطات فیزیکی و غیرمجازی نیز استفاده کنند و یا در صورت عدم توانایی در پاسخ‌گویی، افراد خبره دیگری را معرفی نمایند. خبره‌یابی سنتی بیشتر در داخل سازمان‌های وجود دارد که در آنها اسناد و مخازن دانشی موجود است و در آنها دانش به صورت اسناد ساختاریافته ثبت شده و کیفیت اطلاعات بالا می‌باشد. برای مثال سیستم‌های آنسرگاردن^۱ (Ackerman & Malone 1990) و یامام & Kobsa 2003^۲ (Ackerman & McDonald 1996) برای یافتن متخصصان درون سازمان ارائه شده‌اند. در مقایسه با خبره‌یاب‌های داخل سازمان، در فرودهای دانشی آنلاین^۳ ساختار دانش جهانی وجود ندارد. افراد به اندازه‌ای که در این فرودهای شرکت دارند و به اندازه‌ای که نیاز دانشی خود را حل کنند، به پرسش و پاسخ پرداخته‌اند. دانشی که در فرودهای آنلاین وجود دارد، عمده‌تاً کیفیت بالایی ندارد و این بهنوبه خود عملکرد سیستم‌های خبره‌یاب را دچار مشکل می‌سازد. سیستم‌های خبره‌یاب از روش‌های زیر برای پیدا کردن متخصصان استفاده می‌کنند: روش محتوا‌بی، روش تحلیل شبکه و روش‌های ترکیبی.

1. AnswerGarden

2. Demoir

3. online

۲-۲. خبره‌یابی بر اساس تحلیل محتوا

در این تکنیک برای پیدا کردن متخصص، از روش‌های بازیابی اطلاعات برای یافتن مشابهت بین اسناد و پرس‌وجو استفاده می‌شود. خبره‌ها بر اساس مشابهتی که بین نوشتگات آنها وجود دارد، شناخته می‌شوند. برخی از پژوهشگران از روش پروفایلینگ^۱ برای یافتن متخصصان خود استفاده کرده‌اند. سیستم‌های یلوپیجز^۲، گورو^۳، ایت‌ایت‌اولز^۴ از جمله سیستم‌هایی هستند که برای خبره‌یابی از پروفایلینگ استفاده می‌کنند (Wang et al. 2013).

به این ترتیب که، برای هر متخصص پروفایلی شامل اطلاعات شخصی و مطالب مورد علاقه او ایجاد می‌گردد. این کار با کنترل صفحات مشاهده شده فرد متخصص جمع آوری شده و پس از آن، از این اطلاعات به عنوان حوزهٔ تخصصی و برای محاسبه مشابهت حوزهٔ دانشی وی استفاده می‌گردد. این پروفایل‌ها بر اساس کلماتی که در آنها استفاده شده، توصیف می‌شوند. برخی دیگر از پیشنهادگرهای خبره از نوشتگات متخصصان در فروم‌ها و سوالات و پاسخ‌های آنها استفاده می‌کنند و با استفاده از کلمات به کار رفته در این نوشتگات‌ها حوزهٔ تخصصی فرد را تشخیص می‌دهند. سیستم‌های خبره‌یاب زیادی وجود دارند که با استفاده از روش‌های بازیابی اطلاعات این مطالب را کاوش کرده و به صورت اتوماتیک تخصص افراد را مشخص می‌سازند (Krulwich & Burkey 1996; Streeter & Krulwich 1988). از این مطالعات چنین استنباط می‌شود که درجهٔ تخصص یک فرد به استناد منتشرشده از او بستگی دارد (Balog et al. 2006; Balog et al. 2007). همچنین، پاسخ‌های افراد را که به عنوان پاسخ‌های منتخب و درست انتخاب شده‌اند، جمع آوری کرده و از تاریخچهٔ پاسخ‌های منتخب برای محاسبهٔ میزان مشابهت استفاده می‌کنند. در این مطالعات مدل‌هایی برای تعیین خبره‌ها با استفاده از مشابهت پرس‌وجو و اسناد خبره ارائه کرده‌اند. همچنین، در مقالهٔ کروولیچ و همکاران، سیستم محتوایاب^۵ که از تاریخچهٔ پیغام‌های افراد برای شناسایی متخصصان استفاده می‌شود، توسعه داده شده است (Krulwich & Burkey 1996).

1. profiling
2. yellowpages.com
3. guru.com
4. 88owls.com
5. ContactFinder

معروف‌ترین مدل بازیابی اطلاعات که در مجموع نتایج بهتری نسبت به سایر مدل‌ها دارد، مدل فضای برداری است (Ricardo & Berthire 2011). در این مدل تمام اسناد و همچنین پرس‌وجوهای کاربران به عنوان برداری در فضای کلمات در نظر گرفته می‌شوند. برای مثال اگر n کلمه‌مجزا در کل مجموعه‌ما وجود داشته باشد، یک فضای n بعدی خواهیم داشت که تمامی اسناد و همچنین پرس‌وجوی کاربران بر اساس سهمی که از این کلمات دارند، برداری در این فضا خواهند بود. مدل فضای برداری با استفاده از سنجش کسینوس زاویه بین بردار هر سند و بردار پرس‌وجو میزان مشابهت سند و پرس‌جو را ارزیابی می‌کند و برای سنجش این مشابهت از وزن کلمات استفاده می‌شود. میزان مشابهت سند و پرس‌جو با استفاده از رابطه (۱) مشخص می‌گردد:

$$sim(d_j, q) = \cos(\vec{d}_j, \vec{q}) = \frac{\vec{d}_j \cdot \vec{q}}{\|\vec{d}_j\| \times \|\vec{q}\|} \quad (1)$$

در معادله بالا، \vec{d}_j نشان‌دهنده بردار سند j و \vec{q} نمایانگر بردار پرس‌جو می‌باشد.

۳-۲. خبره‌یابی بر اساس روش‌های تحلیل شبکه

اخیراً برای بهبود الگوریتم‌های خبره‌یابی از روش‌های تحلیل گراف استفاده شده است. این مطالعات نشان داده‌اند که در محیط‌هایی مثل شبکه‌های اجتماعی که اشخاص با یکدیگر دارای ارتباطات اجتماعی هستند، استفاده از الگوریتم‌های بر اساس گراف نتایج بهتری داشته‌اند. آنها ادعا می‌کنند که انتقال دانش فردی از ارتباطات شخصی و غیررسمی ناشی می‌شود (Tobias & Finke 2006; Manning & Schutze 1999; Cooke et al. 2008).

برخی از مطالعات از ایده زنجیره مارکو که ایده جدیدی در حوزه خبره‌یابی است، استفاده کرده‌اند (Lin et al. 2008). این مطالعات، خبره‌یابی را در شبکه‌های اجتماعی بررسی کرده و از اطلاعات ارتباطی مثل ارتباطات دوستی، ارتباطات پیگیری مطالب، پرس‌وجو کننده-پاسخ‌دهنده، فرستنده-گیرنده ایمیل و در محیط‌های اجتماعی آکادمیک مثل ارتباطات داشتن مقاله مشترک و هم‌رشته‌بودن برای یافتن تخصص فرد از روی تخصص رابطین آنها استفاده کرده‌اند. مطالعات نشان می‌دهد که استفاده از اطلاعات پیرامونی افراد در فعالیت‌های جستجوی دانش بسیار مهم است. در مقاله رومنی و همکاران بیان شده است

که ارتباط مثبتی بین تعداد پیام‌هایی که یک شخص و دیگران ارسال شده است و میزان شایستگی او وجود دارد (Romney et al. 1986). مطالعات سیستم‌های اطلاعاتی نشان می‌دهد که اطلاعات پیرامونی افراد و نه اطلاعات محتوایی و استنادی آنها در فعالیت‌های جستجوی دانش بسیار مؤثر است. در روش‌های تحلیل گراف عمده‌ای از الگوریتم‌های پیچ‌زنک و هیتس به عنوان روش‌های مرجع استفاده شده است. در مقاله ژانگ و همکاران شبکه ارتباطات فروم مباحثه‌ای بر اساس لینک‌های بین پرسش‌کننده و پاسخ‌دهنده مورد ارزیابی قرار گرفته است. آنها الگوریتم اکسپریس‌زنک¹ را بر اساس الگوریتم پیچ‌زنک ارائه کرده و بر اساس اینکه چه کسی به چه کسی کمک کرده است، خبره‌یابی را انجام داده‌اند. آنها بیان کرده‌اند که الگوریتم پیچ‌زنک در مقایسه با سایر روش‌ها نتایج بهتری در بازیابی دارد (Zhang et al. 2007). ژرژیک و آگیشتن با استفاده از ایجاد لینک ارتباطات مابین فرستنده و گیرنده در شبکه ارسال ایمیل و مابین پرسش‌کننده و پاسخ‌دهنده در فروم یا هو، شبکه اجتماعی تشکیل داده و با تعیین شناسه² برای هر فرد، میزان خبرگی او را با استفاده از الگوریتم هیتس³ مشخص کرده‌اند (Jurczyk & Agichtein 2007).

پیچ‌زنک، روشهایی مبتنی بر ساختار دموکراتیک وب است که از شبکه گسترده لینک‌ها جهت تعیین مرتبه و امتیاز یک صفحه معین استفاده می‌کند (Lawrence et al. 1999). در این الگوریتم از ساختار لینک بین صفحات وب برای تشخیص میزان اهمیت صفحات وب استفاده شده است. با استفاده از لینک‌های موجود بین صفحات وب، گرافی تشکیل می‌شود که در آن نودهایی⁴ که دارای تعداد لینک ورودی زیادتری هستند، به عنوان نودهای بالاهمیت شناسایی می‌شوند. همچنین، استنادی که لینک ورودی از یک نوده بالاهمیت دارند، دارای اهمیت بیشتری هستند. با استفاده از این ایده، الگوریتم پیچ‌زنک با محاسبه تعداد لینک‌های ورودی برای هر صفحه و وزن‌دهی صفحات، درجه اهمیت صفحات وب را رتبه‌بندی می‌کند. اگر u را یک صفحه و بفرض کنیم و F_u مجموعه صفحاتی که u به آنها لینک دارد و B_u مجموعه صفحاتی باشد که به u لینک دارند، در این صورت تعداد لینک‌های خروجی از u برابر $|F_u|$ خواهد بود. اگر u نیز به عنوان فاکتور

1. ExpertiseRank

2. authority

3. HITS

4. nodes

نرمال‌سازی فرض شود، در این صورت رتبه صفحه u با استفاده از رابطه (۲) تعیین می‌گردد:

$$R(u) = c \sum_{v \in B_u} \frac{R(v)}{N_v} \quad (2)$$

۲-۴. خبره‌یابی بر اساس روش‌های ترکیبی

در مطالعات اخیر از روش‌های ترکیبی برای خبره‌یابی استفاده شده است. در این مطالعات، هم از روش تحلیل محتوایی و هم از روش‌های تحلیل شبکه استفاده شده است (Mattox et al. 1999; Kautz et al. 1997; Zhang et al. 2007). از این روش، بیشتر در شبکه‌های اجتماعی که افراد، هم دارای پروفایل و اطلاعات مکتوب و هم دارای روابط اجتماعی می‌باشند، استفاده شده است. استفاده از روش‌های ترکیبی نتایج بهتری را نسبت به روش‌های پیشین داشته است. لیو و همکاران با استفاده از تاریخچه نوشتگات کاربران و اطلاعات شخصی آنها و با ایجاد پروفایل دانش برای هر کاربر و تحلیل محتوایی آن، امتیاز هر خبره را مشخص کرده و سپس با تحلیل لینک‌های پرسش و پاسخ و با استفاده از ارتباط پرس‌وجو و پرس‌وجوهای پیشین خبره‌یابی را انجام می‌دهند (Liu et al. 2013). آنها همچنین، از پاسخ‌های منتخب افراد به عنوان بهترین پاسخ استفاده کرده و شهرت افراد را محاسبه کرده‌اند. همچنین، وانگ و همکاران مدل اکسپرت‌رنک¹ را بر اساس الگوریتم پیچ‌رنک ارائه نموده و در آن از ترکیب تحلیل محتوایی و تحلیل شبکه استفاده کرده‌اند و نتایج آنها از هر دو روش محتوایی مجرد یا تحلیل شبکه مجرد بهتر بوده است (Wang et al. 2013). در مقاله‌ای دیگر سردیکو و همکارانش الگوریتمی را ارائه نمودند که در آن از هر دو روش بر پایه سند و ارتباطات غیرمستقیم سند-نویسنده استفاده کرده‌اند (Serdyukov et al. 2007). آنها همچنین از اطلاعات دیگری مثل لینک صفحات وب²، ساختار و بازخورد کاربران استفاده کرده‌اند. ارزیابی‌ها نشان می‌دهند که روش آنها از الگوریتم‌هایی که تنها اسناد را در نظر می‌گرفتند، بهتر بوده است. کمپل و همکاران و دامور دو الگوریتم بر پایه هیتس را در حوزه ارتباطات ایمیل ارائه کردند. الگوریتم از هر

1. ExpertRank
2. Hyperlink

دو محتوا و الگوهای ارتباطی آنها استفاده کرده است تا متخصصان را رتبه‌بندی کند. ارزیابی‌ها نشان می‌دهد که نتایج آنها نسبت به روش مبتنی بر سند دقیق‌تر بوده است (D'Amore 2004; Campbell et al. 2003). فو و همکاران تلاش مشابهی برای ترکیب روش محتوایی و بر پایه شبکه اجتماعی برای خبره‌یابی انجام دادند (Fu et al. 2007). آنها یک شبکه اجتماعی از ارتباطات ایمیل و رویارویی افراد در صفحات وب ایجاد کرده و بهبود عملکرد را در مقایسه با روش‌های پایه نشان دادند. در مقاله ژانگ و همکاران نیز از یک روش ترکیبی برای خبره‌یابی استفاده شده است (Zhang et al. 2005). آنها از مقالات علمی برای تشخیص خبره‌ها استفاده کرده‌اند. آنها همچنین، از روش‌های متن کاوی و تحلیل محتوا برای رتبه‌بندی اولیه استفاده کرده و پس از آن با استفاده از الگوریتمی مشابه، پیچ‌زنک لینک ارتباطات را مورد تحلیل قرار داده‌اند.

جدول ۱. مقایسه بین روش‌های متفاوت در سیستم‌های خبره‌یابی

روش	معایب	مزایا
تحلیل محتوا (استفاده از مدل‌های بازیابی اطلاعات)	عدم استفاده از ارتباطات اجتماعی و ویژگی‌های رابطه‌ای	استفاده از داده‌های پروفایل و تخصصی افراد و نوشتگات آنها
تحلیل شبکه‌ای (استفاده از الگوریتم‌های تحلیل گراف)	استفاده از ارتباطات اجتماعی و متخخصان و تشخیص میزان خبرگی از طریق رفتارهای اجتماعی و اطلاعات پیرامونی افراد	عدم استفاده از داده‌های تخصصی افراد مثل نوشتگات و داده‌های پروفایل آنها
روش ترکیبی (استفاده از مدل‌های بازیابی اطلاعات و الگوریتم‌های تحلیل گراف)	-----	استفاده از اطلاعات اجتماعی، بازخورد کاربران، داده‌های متنی و محتوایی افراد

۳. روش پژوهش

برای شیوه‌سازی مدل، ما از داده‌های رزومه علمی اساتید دانشگاهی به عنوان استناد

پروفایل متخصصان استفاده کرده‌ایم. این رزومه‌ها توسط تیم متن کاوی مشکل از دانشجویان کارشناسی و کارشناسی ارشد دانشگاه و از طریق اینترنت گردآوری شده است. در مرحله نمایه‌سازی اسناد، ابتدا کلمات زاید موجود (از قبیل حروف اضافه و افعال کمکی) در این رزومه‌ها را حذف نموده‌ایم و سپس تمامی کلمات با استفاده از الگوریتم پورتر^۱ به عنوان معروف‌ترین ریشه‌یاب زبان انگلیسی، مورد ریشه‌یابی قرار گرفته و پس از آن با استفاده از روش وزن‌دهی Tf-Idf وزن کلمات در اسناد مشخص شده است. در مدل ارائه شده از مفاهیم ماتریس همبستگی کلمات، مدل فضای بُرداری، والگوریتم پیچ‌زنک استفاده شده است. این سه مفهوم در سیستم‌های بازیابی اطلاعات پیش از این مورد استفاده قرار گرفته است که کاربران سیستم دارای ارتباطات اجتماعی مانند دوستی و یا ارسال پیام باشند. اما در فضای کاری این مقاله چنین ارتباطاتی موجود نمی‌باشد. این است که ایده استفاده شده در این مقاله استخراج ارتباطات معنایی بین رزومه‌ها با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات و سپس تحلیل این ارتباطات با الگوریتم پیچ‌زنک و ترکیب نتایج آن با مدل فضای بُرداری بوده است.

۳-۱. ماتریس همبستگی کلمات^۲

در بازیابی اطلاعات به روش فازی از ماتریس همبستگی کلمات برای بهبود پرس‌وجوی کاربر استفاده می‌شود. ماتریس همبستگی کلمات، ماتریسی است مرتبی که بعد آن را تمام کلمات کلیدی موجود در مجموعه اسناد تشکیل می‌دهند. سپس بر اساس میزان حضور هم‌زمان کلمات در اسناد مختلف، میزان همبستگی آنها مشخص می‌گردد. فرض کنید مجموعه کلمات موجود در مجموعه اسناد، مجموعه $\{t_1, t_2, \dots, t_n\}$ باشد، در این صورت ماتریس همبستگی کلمات به صورت زیر خواهد بود:

1. Porter

2. Term Correlation Matrix

$$\begin{matrix} t_1 & \cdots & t_n \\ t_1 \begin{pmatrix} c_{1,1} & \cdots & c_{1,n} \\ \vdots & 1 & \vdots \\ t_n \begin{pmatrix} c_{n,1} & \cdots & c_{n,n} \end{pmatrix} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

شکل ۱. ماتریس همبستگی کلمات

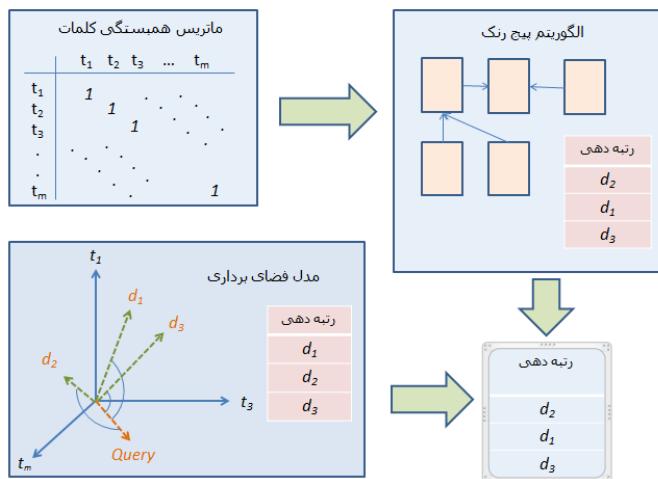
در این ماتریس مقادیر $C_{i,j}$ نشان‌دهنده میزان همبستگی بین دو کلمه t_i و t_j است و مقدار آن با استفاده از رابطه (۳) محاسبه می‌شود:

$$C_{i,l} = \frac{n_{l,l}}{n_i + n_l - n_{i,l}} \quad (3)$$

در رابطه بالا، n_i نشان‌دهنده تعداد اسنادی است که کلمه t_i در آنها حضور دارد و به همین ترتیب، n_l تعداد اسنادی را مشخص می‌کند که کلمه t_l در آنها وجود داشته است. همچنین، $n_{i,l}$ نشان‌دهنده تعداد اسنادی است که دو کلمه t_i و t_l با هم در آنها حضور داشته‌اند. پس از محاسبه مقادیر همبستگی، به ازای هر دو کلمه موجود در مجموعه، ماتریس همبستگی نشان‌دهنده میزان همبستگی کلمات بهم خواهد بود.

۲-۳. مدل ارائه‌شده

ما در این مقاله با ترکیب روش‌های محتوایی و روش تحلیل شبکه و با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، مدلی جدید برای یافتن خبره‌ها ارائه کرده‌ایم. شکل ۲، بیانگر معماری مدل ارائه شده است. در این مدل با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، رابطه معنایی مابین اسناد را ایجاد می‌کنیم. سپس با استفاده از الگوریتم پیچ‌زنک، درجه اهمیت اسناد مشخص شده و بر اساس این درجه اهمیت، اسناد رزومه به صورت نزولی مرتب می‌شوند. در مرحله آخر رتبه حاصل از مدل فضای بُرداری و امتیاز اهمیت هر سند با هم ترکیب خطی شده و رتبه نهایی هر سند را مشخص می‌کند.



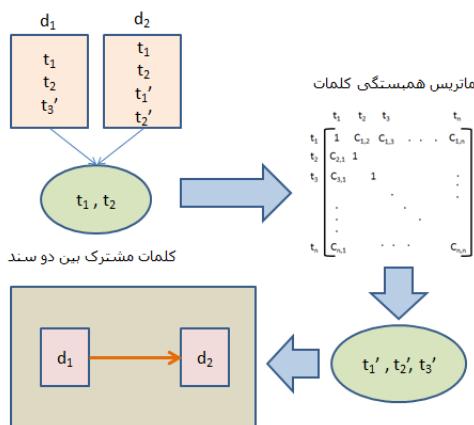
شکل ۲. مدل خبرهایی ارائه شده

در این مدل نحوه ایجاد ارتباطات معنایی اسناد رزومه با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، ایده‌ای جدید می‌باشد که پیش از این مورد استفاده نبوده است. مدل ارائه شده مشکل از سه مرحله می‌باشد:

مرحله اول: استخراج ارتباطات اسناد

در مدل ارائه شده برای مشخص کردن ارتباط بین اسناد از کلمات مشترک موجود در آنها استفاده شده است. فرض کنید دو سند (رزومه) d_1 و d_2 دارای کلمات مشترکی باشند که در هر دو سند تکرار شده‌اند. هر چه میزان کلمات مشترک در بین دو سند زیاد باشد، نشان‌دهنده میزان ارتباط معنایی بین این دو سند (ارتباط هم تخصصی بین دو فرد) است. فرض اتخاذ شده بر این پایه است که متخصصانی که در یک حوزه فعالیت می‌کنند، دارای رزومه‌های اطلاعات مشابه هستند و در اسناد رزومه آنها از کلمات مشابهی استفاده شده است. با مشخص شدن کلمات مشترک و با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، به ازای کلمات مشترک، تعدادی کلمات همبسته با کلمات مشترک (کلماتی که میزان همبستگی آنها با کلمات مشترک زیاد است) مشخص می‌شوند. برای مثال، فرض کنید دو کلمه t_1 , t_2 باشند که در هر دو سند وجود دارند. در این

صورت، این دو سند به دلیل وجود کلمات مشترک با هم ارتباط معنایی دارند. فرض کنید با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات، کلمه‌های d_1 , d_2 , d_3 ، t_1 , t_2 , t_3' ، t_1' , t_2' ، t_3 به عنوان کلمه‌های همبسته به t_1 و t_2 پیدا شوند. در این مرحله هر کدام از اسناد که شامل تعداد زیادی از کلمات همبسته استخراج شده از ماتریس همبستگی باشند، به عنوان سند بالهمیت‌تر شناسایی می‌شود. ارتباط بین دو سند با استفاده از لینکی که جهت آن به سمت سند مهم‌تر است، نشان داده می‌شود. شکل ۳، مراحل استخراج ارتباطات هم‌شخصی افراد را نشان می‌دهد.



شکل ۳. روش استخراج ارتباطات معنایی اسناد

مرحله دوم: رتبه‌دهی متخصصان با استفاده از الگوریتم پیچ‌زنک

پس از اینکه ارتباطات بین دو سند موجود در مجموعه مورد بررسی قرار گرفت، گراف جهت‌دار حاصل از ارتباطات معنایی آنها تشکیل می‌شود. گراف حاصل از مرحله پیش با استفاده از الگوریتم پیچ‌زنک مورد پالایش قرار گرفته و رتبه اسناد مشخص می‌شود. الگوریتم پیچ‌زنک از تعداد لینک‌های ورودی استفاده کرده و بر اساس آن رتبه‌بندی اسناد را انجام می‌دهد. سندی در این الگوریتم دارای رتبه بالاتری خواهد بود که شامل کلمات بیشتر و مرتبط‌تری باشد. به بیان دیگر، سندی که در یک حوزه جامع باشد و بیشتر لغت‌های مورد استفاده در یک حوزه را دربر گیرد، دارای اهمیت بیشتر و رتبه آن توسط الگوریتم پیچ‌زنک بالاتر خواهد بود.

محله سوم: ترکیب با مدل فضای بُرداری

در این مرحله پرس‌وجوی کاربر بدون توجه به نتایج پیش و با استفاده از مدل فضای بُرداری مورد پالایش قرار گرفته و مشابه آن با تمامی اسناد موجود در مجموعه محاسبه می‌شود. با توجه به حضور وزنی کلمات در اسناد و در پرس‌وجوی کاربر در مدل فضای بُرداری، مشابهت هر سند با پرسش کاربر سنجیده می‌شود. در این سنجش اسنادی مرتبط‌تر خواهدبود که شامل کلمات استفاده شده با نسبت وزنی بالایی باشند و اگر سندی هیچ کدام از کلمات پرس‌وجو را نداشته یا حتی اگر کلمات هم معنی آنها را داشته باشد، به عنوان یک سند نامرتبط تلقی خواهد شد. همچنین، دو مرحله قبل مستقل از پرس‌وجوی کاربر بودند و رتبه اسناد تنها با استفاده از کلمات موجود در آنها و ماتریس همبستگی کلمات مشخص می‌شد. بنابراین، در این مرحله هدف این است که کاستی مدل فضای بُرداری با استفاده از نتایج دو مرحله پیش بهبود داده شود و کاستی ناشی از عدم وابستگی به پرس‌وجو با استفاده از مدل فضای بُرداری رفع گردد. پس از اجرای مدل فضای بُرداری، هر سند شامل رتبه‌ای خواهد شد که میزان مشابهت آن را به پرس‌وجو نشان می‌دهد. در این مرحله، دو رتبه پیچ‌رنک و فضای بُرداری هر سند طبق رابطه^(۴) با هم ترکیب خطی شده و رتبه نهایی هر سند نتیجه می‌شود.

$$\text{TotalRank}(d_i) = \text{VSRank}(d_i) \times 0.5 + \text{PageRank}(d_i) \times 0.5 \quad (4)$$

مجموعه رزومه‌های گردآوری شده برای شیوه‌سازی، شامل ۳۵۳ رزومه علمی در ۱۵ رشته تحصیلی و از رزومه‌های اساتید دانشگاه‌های کشورهای انگلیس (دانشگاه منچستر، دانشگاه کمبریج، دانشگاه لستر^۱، کانادا (دانشگاه یورک)، استرالیا (دانشگاه بالارات)، ایران (دانشگاه پوعلی سینا، دانشگاه صنعتی شریف، دانشگاه قم، دانشگاه تهران، دانشگاه صنعتی همدان) بوده است. تعداد کل کلمات استفاده شده (به غیر از کلمات زاید) ۶۲۳۸ کلمه بوده و زبان نگارش رزومه‌ها همگی انگلیسی بوده است. پس از ایجاد ماتریس همبستگی کلمات، همبستگی بین هر دو کلمه موجود در مجموعه اسناد، مشخص شده و کلمات با میزان همبستگی بالا به عنوان کلمات همبسته قوی مشخص شده‌اند. سپس، با تعیین لینک ارتباطات بین رزومه‌ها، گراف ارتباطات معنایی رزومه‌ها تشکیل شده است.

1. University of Leicester

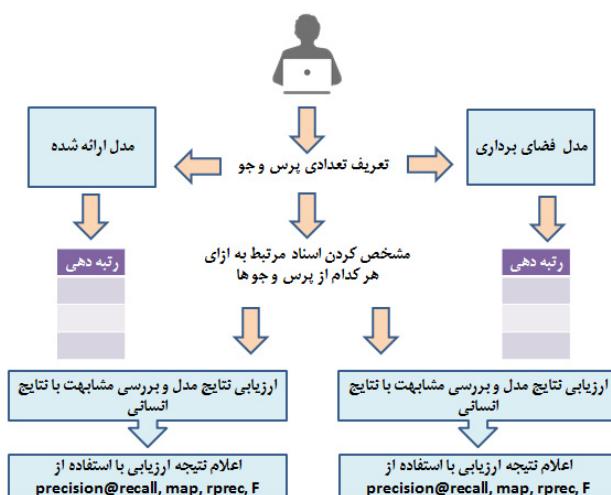
این گراف شامل ۳۵۳ نود و ۷۵۴۹ لینک می‌باشد که توسط الگوریتم پیج‌رنک و با مقدار همگرایی ۰/۰۰۱ و با احتمال شروع ۰/۸۵ مورد تحلیل قرار گرفته و رتبه اسناد مشخص شده است. بعد از اجرای الگوریتم پیج‌رنک بر روی گراف مشابه استاد، مدل بازیابی فضای برداری روی داده‌ها اجرا شده و رتبه‌بندی حاصل از نتایج آن با نتایج حاصل از الگوریتم پیج‌رنک ترکیب خطی گردیده و نتایج نهایی مشخص شده‌اند.

۴. یافته‌های پژوهش

در سیستم‌های بازیابی اطلاعات، زمانی که مدل جدیدی ارائه می‌گردد، برای ارزیابی میزان دقت مدل ارائه شده، آن را با یک مدل مرجع مقایسه کرده و با کمک ارزیابی انسانی می‌سنجند. در این ارزیابی‌ها از معیارهای ارزیابی دقت در بازخورد^۱، F Measure، E Measure، MAP و سایر معیارهای ترکیبی دقت و بازخورد استفاده می‌شود. در مقاله حاضر نیز از این تکنیک استفاده شده است. جهت ارزیابی مدل ترکیبی ارائه شده و مدل فضای برداری (مدل مرجع)، همان‌طور که در شکل ۴ مشاهده می‌شود، ابتدا پرسش‌هایی توسط عوامل انسانی (اساتید و دانشجویان کارشناسی ارشد تیم متن کاوی گروه فناوری اطلاعات) طراحی شده و رزومه‌های مرتبط با پرسش‌ها نیز توسط این عوامل مشخص گردیده‌اند. مثلاً برای پرسش «کامپیوتر، داده کاوی و بازیابی اطلاعات» عوامل انسانی تمام رزومه‌ها را مطالعه کرده و از بین آنها رزومه‌افرادی را که در این زمینه‌ها تخصص دارند، مشخص و رتبه‌دهی کرده‌اند. این رتبه‌دهی دقیق‌ترین نوع رتبه‌دهی است، زیرا انسان بسیار دقیق‌تر از ماشین توانایی تشخیص رزومه‌های مرتبط با پرسش را دارد. سپس، بدون توجه به نتایج انسانی، مدل مرجع (مدل فضای برداری) و مدل ارائه شده (که ترکیبی از مدل فضای برداری، الگوریتم پیج‌رنک و ماتریس همبستگی کلمات است) هر کدام به صورت مجزا نتایج خود را برای پرسش ارائه می‌کنند. در این مرحله برای پرسش مطرح شده سه رتبه‌دهی مشخص شده است: رتبه‌دهی انسانی، مدل مرجع و مدل ارائه شده. اکنون باید مشخص گردد که آیا رتبه‌دهی مدل مرجع به رتبه‌دهی انسانی نزدیک‌تر است یا رتبه‌دهی مدل ارائه شده؟ بنابراین، نتایج هر کدام از مدل مرجع و مدل ارائه شده به صورت مجزا با نتایج انسانی مقایسه می‌شوند. در این مقایسه معیارهای ارزیابی P@R

1. precision at recall

(دقت در بازخورد)، MAP، RPREC و F Measure (میانگین هارمونیک) اعدادی را به این دو مدل نسبت می‌دهند که میزان موفقیت هر یک را در میزان مشابهودن به نتایج انسانی مشخص می‌کند. در نهایت، هر کدام از مقادیر R، MAP، P@R و F برای مدل مرجع و مدل پیشنهادی با هم مقایسه می‌شوند و هر کدام که مقدار بالاتری داشت، نتایج دقیق‌تری دارد.



شکل ۴. نحوه ارزیابی سیستم خبره‌یاب

در سیستم‌های بازیابی، مقدار دقت را برای مقادیر استاندارد بازخوردهای استاندارد (۵ درصد، ۱۰ درصد، ۲۰ درصد، ۳۰ درصد و ۴۰ درصد بازیابی) می‌سنجند. معیارهای دیگر بازیابی مثل میانگین هارمونیک ترکیبی از دو مقدار دقت و بازخورد هستند. برای آزمایش نتایج، برنامه کاربردی پریتی رنک^۱ شامل: نمایه‌ساز^۲، ریشه‌یاب^۳، جستجوگر^۴ و ارزیاب^۵ توسعه داده شده است. این برنامه، داده‌ها (روزمه‌ها) را به صورت

1. PrettyRank
2. Indexer
3. Stemmer
4. Searcher
5. Evaluator

فایل‌های متند گرفته و مراحل نمایه‌سازی، ریشه‌یابی و ذخیره‌سازی نمایه‌ها را در بانک‌های اطلاعاتی به صورت آفلاین انجام داده است. برنامهٔ پریتی‌رنک شامل بخش‌هایی برای دریافت پرس‌و‌جو و گزارش نتایج جستجو می‌باشد. این برنامه، پرسش کاربر را دریافت نموده و افراد خبره در زمینهٔ این پرسش را بر اساس اطلاعات رزومه‌آنها (که توسط مدل ارائه شده پالایش شده‌اند) مشخص می‌کند. شکل ۵، برنامهٔ پریتی‌رنک را نمایش می‌دهد. این برنامه از نظر میزان دقت بازیابی اسناد با نرم‌افزار عمومی Lemur مورد مطابقت قرار گرفته است.

expert	similarity	query_id	doc_id	id
Dr. Rezaeour	0.42335189165178222	501	161	11001
Dr. Afshar	0.4187490024746953	501	118	10958
Dr. Bashiri	0.4026029493008248	501	124	10964
Dr. Solemani	0.39656942991494325	501	136	10975
Dr. John Dowell	0.3374512539642695	501	123	10963
Dr. Sadegh Shamoli	0.3257478563247988	501	120	10960
Dr. Mehdi Vakilani	0.324906967709977	501	128	10968
Dr. Karl Ryder	0.31140863358472093	501	121	10961

expert	similarity	query_id	doc_id	id
Dr. Bashiri	1.000000000000002	500	124	15357
Dr. Rezaeour	0.98640185939743119	500	161	15394
Dr. Solemani	0.96875292587751494	500	136	15369
Dr. Afshar	0.8669447351482846	500	118	15351
Dr. Paul Cannis	0.533674546790526	500	117	15330
Dr. John Dowell	0.52825696580917747	500	123	15356
MSc. Tommaso Aste	0.517584092914825	500	129	15362
Dr. Nassri	0.517584092914825	500	160	15393
Dr. Ann Blanford	0.45036588910034508	500	119	15352

شکل ۵. نرم‌افزار پریتی‌رنک

برای ارزیابی آزمایش، تعداد ۹۵ جملهٔ پرسش توسط ۲ نفر از اساتید گروه و تعدادی از دانشجویان کارشناسی ارشد مرتبط با حوزهٔ متن کاوی مشخص شده و رزومه‌های مرتبط با هر کدام از پرسش‌ها توسط عوامل انسانی ذکر شده مشخص شده‌اند. در انتخاب رزومه‌های مرتبط، علاوه بر کلمات مشترک استفاده شده در متن پرس‌و‌جو و رزومه‌ها، رزومه‌هایی که توسط عوامل انسانی به عنوان متخصصان مرتبط با پرس‌و‌جوها مشخص شده‌اند، شناسایی گردیده‌اند. پس از اجرای نرم‌افزار با استفاده از معیارهای ذکر شده، میزان شباهت رتبه‌دهی مدل ارائه شده و مدل مرجع با رتبه‌دهی انسانی مورد سنجش قرار گرفته است که نتایج آن در جداول (۲) و (۳) ارائه شده است.

آنچه که در حوزهٔ سیستم‌های بازیابی بسیار مهم است، این است که اسناد مرتبط در بازیابی‌های اولیه حضور داشته باشند. همان‌طور که در نمودار (۶) مشاهده می‌شود، مقدار

دقت در ۵ درصد اول بازیابی برای مدل ارائه شده برابر $91/2$ درصد می‌باشد که این مقدار برای مدل فضای برداری برابر $83/3$ درصد است. با توجه به نتایج بدست آمده، مشاهده می‌شود که نتایج مدل ارائه شده به ازای مقادیر استاندارد بازیابی (۵ درصد، ۱۰ درصد، ۲۰ درصد، ۳۰ درصد و ۴۰ درصد بازیابی) از نتایج مدل فضای برداری بهتر می‌باشد.

این نتایج نشان‌دهنده این موضوع می‌باشد که استخراج روابط معنایی بین اسناد رزومه می‌تواند در شناسایی موضوع یک سند مفید واقع شود. بنابراین، در شناسایی مشابهت یک سند با یک پرس‌وجو، علاوه بر سنجش میزان مشابهت بر اساس کلمات مشترک استفاده شده در آنها، می‌توان از کلمات متراff (همبسته قوی) آنها و ارتباطات معنایی بین اسناد استفاده کرد. در این پژوهش، با استخراج این ارتباطات معنایی و تشکیل گراف مشابهت اسناد و تحلیل آن، میزان دقت پیشنهاد فرد خبره افزایش داده شده است. به عبارت دیگر، سیستم ارائه شده در این مقاله پیشنهادهای دقیق‌تری به کاربران دارد و در ازای نیاز دانشی کاربران، افراد خبره مرتبط‌تری را پیشنهاد می‌کند.

۵. نتیجه‌گیری

با توجه به افزایش میزان حجم داده‌های بدون ساختار داخل سازمان‌ها و همچنین روی وب، یافتن دانش مورد نیاز از میان حجم انبوه داده‌ها امری بسیار مشکل می‌باشد. سیستم‌های پیشنهاد‌گر دانش، فروم‌ها و سیستم‌های پاسخ به پرسش جهت آسان کردن راه دسترسی به دانش مورد نیاز و پاسخ‌گویی به نیاز اطلاعاتی کاربران به وجود آمده‌اند. این سیستم‌ها در مقایسه با موتورهای جستجو به جای پیشنهاد صفحات وب رتبه‌بندی شده به کاربران سعی دارند جواب پرسش را بدهند. کاربران با ثبت سوالات خود در فروم‌ها، منتظر کاربران دیگر می‌مانند تا متخصصان دارای دانش، آنها را راهنمایی کنند. سیستم‌های پاسخ به سوال با ایدهٔ پاسخ‌دهی کوتاه و مفید با استفاده از مخازن دانشی ثبت شده، دسترسی به دانش مورد نیاز را بهبود داده‌اند. ادبیات پیشین سیستم‌های مدیریت دانشی بر این باورند که پیشنهاد متخصص، به عنوان منبع به وجود آورنده دانش، بسیار مفیدتر از پیشنهاد اطلاعات است. متخصصان با انتقال دانش و تجربهٔ خود باعث انتقال مفاهیم شده و این، به مراتب بسیار بهتر از انتقال اطلاعات خواهد بود. سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره، متخصصان به وجود آورنده دانش را به کاربر جستجو کننده معرفی می‌کنند تا ارتباط بین

پرسش کننده و پاسخ‌دهنده را برقرار سازند و به این وسیله سرعت و دقت دسترسی به دانش را فراهم آورند. سیستم‌های پیشنهاد‌گر خبره از تحلیل محتوای پروفایل منتی و سوابق متخصصان، تحلیل ارتباطات آنها و ترکیب این دو، برای یافتن متخصصان در یک حوزه استفاده می‌کنند. این سیستم‌ها در فضای وب و اینترنت، همچنین درون سازمان‌ها جهت اشتراک دانش مورد استفاده قرار گرفته‌اند.

ما در این مقاله با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات و ترکیب آن با مدل فضای برداری و با استفاده از الگوریتم پیچ‌رنک مدلی ترکیبی ارائه کرده‌ایم که در مقایسه با روش فضای برداری (مدل مرجع) نتایج دقیق‌تری در بازیابی داشته است. ما با استفاده از ماتریس همبستگی کلمات ارتباطات معنایی بین اسناد را استخراج کرده و گراف ارتباطات اسناد را تشکیل داده و با استفاده از الگوریتم پیچ‌رنک، اسناد را رتبه‌بندی می‌کنیم. با ترکیب خطی این نتایج با نتایج حاصل از مدل فضای برداری، رتبه‌بندی نهایی حاصل می‌شود. این نتایج نشان می‌دهند که مدل ارائه شده دقت بیشتری نسبت به مدل فضای برداری دارد و افراد مرتبط‌تری را برای پرسش کاربران معرفی می‌کند. این نکته بیانگر این موضوع است که با استفاده از استخراج روابط معنایی اسناد می‌توان میزان دقت را در استخراج اسناد مرتبط به پرس‌وجوه کاربر افزایش داد. در این مقاله، نرم‌افزاری کاربردی توسعه و ارائه شده است که از مدل ارائه شده استفاده کرده و به محض دریافت پرسش کاربران، افراد متخصص دارای دانش را (که قبلًاً اطلاعات رزومنه آنها در سیستم ذخیره و نمایه‌سازی شده) به آنها پیشنهاد می‌کند. برای کارهای آینده در این زمینه می‌توان اقدامات زیر را انجام داد:

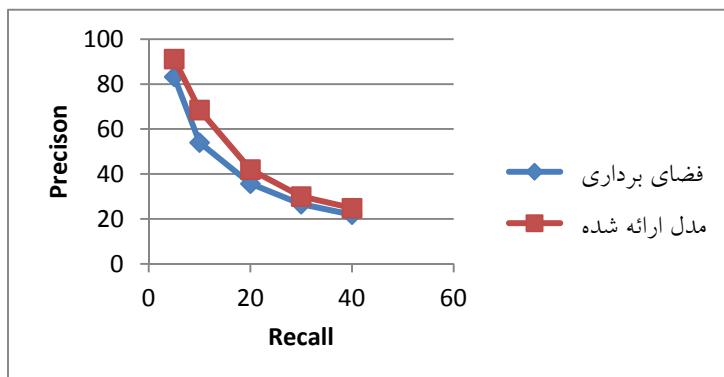
- ◊ استفاده از مدل‌های بازیابی دیگر مثل مدل‌های شبکه عصبی، مدل‌های احتمالی و ...
- ◊ استفاده از مدل‌های تحلیل شبکه دیگر همانند الگوریتم هیتس
- ◊ تغییر مدل برای پشتیبانی از زبان‌های دیگر مثل فارسی
- ◊ استفاده از ضرایب وزنی متفاوت در ترکیب خطی
- ◊ استفاده از روش‌های ترکیب دیگر مثل: فیلترینگ

جدول ۲. مقایسه دقت در بازخورد برای دو مدل فضای برداری و مدل ارائه شده

مدل	p@5	p@10	p@20	p@30	p@40
فضای برداری	۸۳/۳	۵۴	۳۵/۷	۲۶/۶	۲۱/۹
مدل ارائه شده	۹۱/۲	۶۸/۵	۴۲	۳۰	۲۴/۸

جدول ۳. مقایسه مدل فضای برداری با مدل ارائه شده با استفاده از معیارهای دیگر

مدل	F	MAP	R-PREC
فضای برداری	۲۱/۷	۴۴/۳	۵۲/۶
مدل ارائه شده	۲۲/۱	۵۱/۳	۶۳/۱



شکل ۶. دقت در بازخورد برای مدل فضای برداری و مدل ارائه شده

فهرست منابع

- Ackerman, M. S., and D. McDonald. 1996. *Answer Garden 2: merging organizational memory with collaborative help*. Proceedings of the 1996 ACM Conference on Computer Supported Cooperative Work, Boston, MA. (pp.: 97-105)
- Ackerman, M. S., and T. W. Malone. 1990. *Answer Garden: a tool for growing organizational memory*. Proceedings of the ACM SIGOIS and IEEE CS TCOA Conference on office Information Systems, Cambridge, MA. (pp.: 31-39)
- Baeza-Yates R., Ribeiro-Neto B., *Modern Information Retrieval: The Concepts and Technology behind Search*, 2nd Edition, Boston, USA: ACM Press, 2011.

- Balog, K., L. Azzopardi, and M. de Rijke. 2006. *Formal models for expert finding in enterprise corpora*. Proceedings of the 29th annual International ACM SIGIR Conference on Research and Development in Information Retrieval, New York, NY. (p.: 50)
- Balog, K., T. Bogers, L. Azzopardi, M. de Rijke and A. van den Bosch. 2007. *Broad expertise retrieval in sparse data environments*. Proceedings of the 30th Annual International ACM SIGIR Conference, Amsterdam, The Netherlands. (pp.: 551-558)
- Campbell, C. S., P. P. Maglio, A. Cozzi, and B. Dom. 2003. *Expertise identification using email communications*. Proceedings of the 12th International Conference on Information and Knowledge Management, New Orleans, LA.
- Chen, W., Q. Zing, and W. Liu. 2006. *A user reputation model for a user-interactive question answering system*. Proceedings of the 2nd international conference on semantics, knowledge, and grid, (p.: 40)
- Cooke, R. M., S. ElSaadany, and X. Huang. 2008. On the performance of social network and likelihood-based expert weighting schemes. *Reliability Engineering and System Safety* 93 (5): (pp.: 745–746).
- D'Amore, R. 2004. *Expertise community detection*. Proceedings of the 27th Annual International ACM SIGIR Conference on Research and Development in Information Retrieval, Sheffield, UK. (pp.: 498–499)
- Filemon, A., and Uriarte Jr. 2008. *Introduction to Knowledge Management*, Jakarta, Indonesia: ASEAN Foundation .
- Fu, Y., R. Xiang, Y. Liu, M. Zhang, and S. Ma. 2007. *Finding experts using social network analysis*. Proceedings of the IEEE/WIC/ACM International Conference on Web Intelligence, Fremont, CA. (pp.: 77–80)
- Hu, M., and A. H. Elamy. 2007. *Speeding up QA: An index structure for question queries*. Canadian conference on electrical and computer engineering. Columbia, Canada. (pp.: 1215–1218)
- Jurczyk, P., and E. Agichtein. 2007. *Discovering authorities in question answer communities by using link analysis*. CIKM'07: Proceedings of the 16th international conference on information and knowledge management. Lisboa, Portugal: ACM Press.
- Kautz, H., B. Selman, and M. Shah. 1997. Referral web: combining social networks and collaborative filtering. *Communications of the ACM* 40 (3): 63–65.
- Krulwich, B., and C. Burkey. 1996. *Contactfinder agent: answering bulletin board questions with referrals*, The 13th National Conference on Artificial Intelligence, Portland, Or.
- Krulwich, B., C. Burkey. 1996. *Contactfinder agent: answering bulletin board questions with referrals*, The 13th National Conference on Artificial Intelligence, AAAI 96, IAAI 96, Portland, Oregon, Volume 1.
- Lawrence, Page, Sergey Brin, Rajeev Motwani, and Terry Winograd. 1999. *The PageRank Citation Ranking: Bringing Order to the Web*. Technical Report. Stanfod: InfoLab.
- Lederer, A. L., D. J. Maupin, M. P. Sena, and Y. Zhuang. 2000. The technology acceptance model and the world wide web. *Decision Support Systems* 29 (3): 269-282.

- Lichtner, V., A. P. Kounkou, A. Dotan, J. P. Kooken, and N. A. M. Maiden. 2009. *An online forum as a user diary for remote workplace evaluation of a work integrated learning system*. Proceedings of the 27th international conference on extended abstracts on human factors in computing systems, Boston, MA. (pp.: 2599–2970)
- Lin, C., H. Zhou, Z. Huang, and W. Wang. 2008. REC: *A novel model to rank experts in communities*. Proceedings of the 9th international conference on Webpage information management, Zhangjiajie, China. (pp.: 301–308)
- Liu, Duen-Ren, Yu-Hsuan Chin, Wei-Chen Kao, and Hsiu-Wen Wang. 2013. Integrating expert profile, reputation and link analysis for expert finding in question-answering websites, *Information Processing & Management* 49 (1), (pp. : 312-329).
- Liu, Duen-Ren, X., G. A. Wang, A. Johri, M. Ahou, and W. Fan. 2014. *Harnessing global expertise: a comparative study of expertise profiling methods for online communities*, *Information Systems Frontiers*, 16 (4), (pp.: 715-727).
- Manning, C. D., and H. Schütze. 1999. *Foundations of statistical natural language processing*. Cambridge: MIT Press.
- Mattox, D., M. Maybury, and D. Morey. 1999. *Enterprise expert and knowledge discovery*. Proceedings of the 8th International Conference on Human-Computer Interaction, Munich, Germany. (pp.: 23–27)
- Pendergast, M. 2006. An analysis tool for the assessment of student participation and implementation dynamics in online discussion forums. *ACM SIGITE Newsletter* 3 (2): 10–17.
- Romney, A. K., S. C. Weller, and W. H. Batchelder. 1986. Culture as consensus: a theory of culture and informant accuracy. *American Anthropologist* 88 (2): 313-338.
- Serdyukov, P., H. Rode, and D. Hiemstra. 2007. University of Twente at the TREC 2007 Enterprise Track: *modeling relevance propagation for the expert search task*. The 16th Text Retrieval Conference (TREC 2007) Enterprise Track, Gaithersburg, MD.
- Streeter, L., and K. Lochbaum. 1988. *An expert/expert-locating system based on automatic representation of semantic structure*. Proceedings of the Fourth Conference on Artificial Intelligence Applications, San Diego, CA. (pp.: 380-388)
- Streeter, L., K. E. Lochbaum. 1988. *An expert/expert-locating system based on automatic representation of semantic structure*. Proceedings of the 4th Conference on Artificial Intelligence Applications, (pp. :345-350). IEEE
- Tobias, M. P., and I. Finke. 2006. SELaKT-social network analysis as a method for expert localisation and sustainable knowledge transfer. *Journal of Universal Computer Science* 10 (6): 291–701.

- Updegrove, D. A., S. B. Smith, and W. R. Bollentin. 1988. *CCNEWS: An online forum for newsletter editors*. Proceedings of the 16th annual ACM SIGUCCS conference on user services. Long Beach, CA, USA. (pp.: 351–358).
- Wang, G. Alan, Jian Jiao, Alan S. Abraham, Weiguo Fan, and Ahongju Ahang. 2013. ExpertRak: A topic-aware expert finding algorithm for online knowledge communities, *Decision Support Systems*, 54 (3), (pp.: 1442-1451).
- Yimam-Seid, D., and A. Kobsa. 2003. Expert Finding Systems for Organizations: Problem and Domain Analysis and the DEMOIR Approach, *Sharing Experiences: Beyond Knowledge Management*. Cambridge: MIT Press.
- Yung-Ming, Li, Liao Tzu-fong, and Lai Cheng-Yang. 2012. A social recommender mechanism for improving knowledge sharing in online forums, *Information Processing & Management*, 48 (5), (pp. : 978-994).
- Zhang, J., M. S. Ackerman, and L. Adamic. 2007. *Expertise networks in online communities: structure and algorithms*. Proceedings of the 16th International World Wide Web Conference (WWW), Banff, Canada.
- Zhang, J., Tang, J., & Li, J. (2007). Expert finding in a social network. In *Advances in Databases: Concepts, Systems and Applications*, Springer Berlin Heidelberg, (pp.: 1066-1069).
- Zhang, P., Wu, C., Wang, C., & Huang, X. 2006. *Personalized question answering system based on ontology and semantic web*. Proceedings of the 4th IEEE international conference on industrial informatics. Singapore. (pp.: 1046–1051).
- Zhao, Z., S. Feng, Y. Liang, and Q. Zeng. 2009. *Mining user's interest from interactive behaviors in QA system*. Proceedings of the 1st international workshop on education technology and computer science. Wuhan, Hubei, China. (pp.: 1025–1029).