# بسمهتعالى



دانشگاه تهران پردیس دانشکده های فنی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر

# پیشنهاد و فرم حمایت از پایاننامه تحصیلات تکمیلی

کارشناسی ارشد کارشناسی ارشد

\* شماره مرجع \*:

\* شماره مرجع، توسط معاونت پژوهشی پردیس دانشکدههای فنّی هنگام صدور ابلاغ درج خواهد شد.

### ١- خلاصه اطلاعات پایان نامه

	عنوان پایان نامه به زبان فارسی: کشف زیر رخداد در جریان دادههای خبری عنوان پایان نامه به زبان انگلیسی:					
Sub event detection in news stream data						
بنیادی کاربردی توسعهای	نوع پایان نامه:					
دانشکده/گروه: برق و کامپیوتر	پردیس <i>ا</i> دانشکده: فنی					
رشته و گرایش تحصیلی: مهندسی فناوری اطلاعات	مقطع تحصیلی : کارشناسی ارشد					
تاریخ تصویب:	تاریخ پیشنهاد:۹۵/۷/۷					

### ۲- اطلاعات اساتید راهنما و مشاورین

امضاء	محل خدمت	مرتبه علمی	نام و نامخانوادگی	نوع مسئوليت
	دانشگاه تهران	استاديار	دکتر آزاده شاکری	استاد راهنما (مجری)
				استاد راهنمای دوم (حسب نیاز)
				استاد مشاور
				استاد مشاور دوم (برای دکتری)

### ٣- اطّلاعات دانشجو

نام و نام خانوادگی: مصطفی نورالهی شماره دانشجویی: ۸۱۰۱۹۴۲۳۷ رشته و گرایش تحصیلی: مهندسی فناوری اطلاعات دانشکده: برق و کامپیوتر مقطع تحصیلی: کارشناسی ارشد پست الکترونیک :Nourollahi @ut.ac.ir تلفن همراه: ۹۳۸۱۴۱۷۴۵۶

#### ۴- مشخصات موضوعی یایان نامه

#### تعریف مسأله، هدف و ضرورت اجرای (حداکثر سه صفحه)

حجم تولید اطلاعات در سطح جهان روندی تصاعدی و شگفتانگیز را طی مینماید. استفاده از اطلاعات درصورتی که به تولید و ارائه دانش و دانائی منتهی گردد، میتواند دستاوردهای مثبتی را به دنبال داشته باشد، در غیر این صورت شاهد اتلاف سرمایههای انسانی که مهم ترین آن عنصر زمان است خواهیم بود. یکی از ویژگیهای مهم عصر اطلاعات، میزان تولید، ذخیرهسازی و نشر اطلاعات در جهان است و یکی از انواع دادهها، متون خبری تولیدشده توسط رسانهها است.

حجم عظیم دادههای خبری تولیدشده توسط رسانههای مختلف، اهمیت روشهایی برای دستهبندی موضوعی، تجمیع خبرهای مشابه ازلحاظ محتوایی و ارائه خبرهای جدید به کاربر بهصورت آنی، دقیق و پالایششده (بر اساس نیاز کاربر) را آشکار می کند.

یکی از پروژههای تعریفشده در سازمان پروژههای تحقیقاتی پیشرفته دفاعی در دهه ۹۰ میلادی، کشف و پیگیری موضوعات مختلف خبری <sup>۲</sup> در میان جریانی از مقالات خبری است که هدف اصلی آن، کشف رخدادهای جدید خبری و پیگیری آنها است. این پروژه در سه بخش اصلی تعریفشده است:

- قطعهبندی<sup>۴</sup> جریانی از دادههای صوتی رسانهها به بخشهای مجزا و تبدیل صوت به متن
  - کشف متونی که برای اولین بار در مورد یک رخداد خبری بحث می کند
    - یافتن متون مشابه با داشتن مجموعهای از متون درباره یک رخداد

همانطور که اشاره شد، خوشهبندی، دستهبندی و تحلیل خبرها اجزای اصلی یک سامانه خبری است و این سامانهها، نیازمند الگوریتمهای بهینهای برای مواجهه به دادههای پویا بهمنظور خوشهبندی، تحلیل و تجمیع زمانی دادههای خبری است[۱]. یکی از جنبههای تحلیل خبر، می تواند بررسی و تحلیل وقایعی باشد که درون یک رخداد بزرگتر اتفاق میافتند همه این رخدادها و زیر رخدادها درباره موضوعی یکسان بحث می کنند. رخداد بو بصورت "چیزی که در زمان و مکان مشخص اتفاق میافتد" تعریف می شود. موضوع این مفهوم وسیعتری از رخداد را شامل می شود، یعنی می توان "رخداد" را یک نمونه از "موضوع" در نظر گرفت، بهعنوان مثال زلزلهی بم را می توان رخدادی برای موضوع حوادث طبیعی برشمرد. به طور رسمی، کشف رخداد جدید عبارت است از کشف اولین روایت درباره یک رخداد خاص در میان جریانی از اسناد خبری پیوسته که به لحاظ زمانی مرتبشدهاند[۲].

یکی از اهداف مهم سرویسهای خبری، ارائه جدیدترین اخبار است و فرآیند کشف رخداد جدید می تواند به خدمت سرویسهای خبری درآمده تا با صرف کمترین زمان ممکن، بهترین نتیجه که همانا ارائه اخبار جدید و نادیده گرفتن اخبار تکراری است را به دست آورد؛ اما همانطور که در [۳] مطرحشده است، برخی رخدادهای خبری، دارای ساختار خاص خود می باشند، به این صورت که در یک بازه زمانی محدود، تعداد اسناد زیادی درباره یک رخداد خبری منتشر می شود و در نتیجه یک رخداد جدید کشف می شود. در ادامه، مدتی در مورد رخداد کشف شده خبری منتشر نمی شود اما بعد از مدت زمانی، بازهم اسناد زیادی درباره جنبهای دیگر از آن رخداد خبری منتشر می شود. به دلیل مشابهت زیاد اسناد منتشر شده جدید با اسناد قبلی، روشهای موجود کشف رخداد قادر به تشخیص رخداد جدید نیستند [۴]

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> DARPA

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> topic detection and tracking

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> stream

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup> segmentation

<sup>&</sup>lt;sup>5</sup> temporal aggregation

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup> event

<sup>&</sup>lt;sup>7</sup> topic

علاوه بر مسئله مطرحشده، نوع دیگری از اطلاعات در جریان یک رخداد خبری زمانبندی شده <sup>۸</sup> مانند یک مسابقه فوتبال و یا یک جشنواره هنری تولید می شود. رسانه ها تمایل دارند در اسرع وقت جزئیات رخدادهای زمان بندی شده را به اطلاع کاربر برسانند و علاوه بر این، کاربران نیز در شبکه های اجتماعی در مورد اتفاقاتی که طی آن رخداد پیش می آید اطلاعاتی را منتشر می کنند.

اکثر رخدادها دچار تغییر و تحول میشوند و بنابراین، درون هر رخدادی، ممکن است تعداد زیادی زیر رخداد<sup>۹</sup> شکل گیرد که رسانهها در مورد این زیر رخدادها، محتوایی تولید میکنند که نسبت به گذشته متفاوت بوده و وضعیت جاری رخداد را توصیف میکند[۴]. زیر رخداد را میتوان یک بخش مجزا به لحاظ معنایی از یک رخداد کامل دانست[۵]. درجایی دیگر [۶] زیر رخداد را بخشی از یک رخداد کلی در نظر گرفته است که در یک بازه زمانی کوتاه بهشدت موردبحث قرارگرفته و سپس بهصورت تدریجی، این بحثها خاتمه مییابد.

در مورد رخدادهایی که بازه زمانی گستردهای را شامل میشوند و یا دارای زمانبندی شروع و پایان تعیینشدهای نیستند، تعریف دقیقی را برای زیر رخداد نمی توان متصور شد و بایستی با دیدگاه سلسله مراتبی به موضوع نگریست. درعین حال می توان، دارا بودن اطلاعات جدید درباره یک رخداد کلی را عنصر کلیدی در تشخیص زیر رخداد قلمداد کرد.

راهکار عمومی برای حل این مسئله، نمایش اسناد در قالب مدل فضای برداری ۱۰ و محاسبه فاصله اسناد است[۷]. سامانهای که بدین منظور طراحی می شود با سه چالش اساسی روبه رو است:

- کشف شباهت بین متونی که برای بیان یک رخداد مشابه از کلمات متفاوت استفاده می کنند که به دلیل درجه بالای تنوع واژگانی ۱۱ رخ می دهد [۸].
  - افزایش شدید زمان اجرای کشف شباهت بین اسناد به دلیل اضافه شدن اسناد جدید بهمرورزمان [۹]
    - و تولید تعداد زیادی زیر رخداد برای برخی رخدادها که دارای اهمیت یکسان برای کاربر نیست.

برای حل برخی از چالشها در مسئله کشف رخداد راهکارهایی ارائهشده است [۱]،[۷]-[۱۱]، اما ازآنجایی که در فرآیند کشف زیر رخداد، شباهت اسناد بسیار بالاست، زیر رخدادها یا بهعنوان یک رخداد مستقل شناسایی میشوند و یا بهعنوان یک خبر تکراری از آنها صرفنظر میشود و درنتیجه، این راهکارها در مسئله کشف زیر رخداد موفق عمل نمی کنند.

سامانهای که این زیر رخدادها را باوجود تشابه زیاد با اسناد قبلی به عنوان یک موجودیت دارای ارزش خبری اعلام کند می تواند در کاربردهای مختلف نظیر تولید خط سیر زمانی ۱۲ رخدادهای خبری، بررسی تغییرات قطبیت نظرات کاربران در تحولات یک رویداد خبری و یا به عنوان یک دستاورد مستقل در فرآیند کشف رخداد جدید ارزشمند باشد.

٣

<sup>&</sup>lt;sup>8</sup> Scheduled

<sup>&</sup>lt;sup>9</sup> Sub event

<sup>&</sup>lt;sup>10</sup> Vector space model

<sup>11</sup> Lexical variation

<sup>12</sup> Storyline

#### روشها و فنون اجرایی طرح

به طور کلی، در فرآیند کشف رخداد جدید، محاسبه شباهت سند جاری با اسناد قبلی از اهمیت بالایی برخوردار است و می توان گفت اکثر روشهای کشف رخداد، بر این مبنا عمل می کنند.

روشهای موجود در فرآیند کشف زیر رخداد، ماهیت و جزییات رخداد از پیش تعیینشده فرض کردهاند و علاوه بر این، در اکثر روشها، فرض بر این است که رخداد دارای زمان شروع و پایان از پیش تعیینشده است[۵].[۱۳].[۴].[۴].[۱۴].[۱۶].[۱۵].[۱۵].[۱۵].[۱۵].[۱۵]. اما درعینحال می توان فرض کرد که رخداد از پیش تعیینشده نیست که این فرض به واقعیت نزدیک تر است، درنتیجه بایستی بتوان یک رخداد جدید را تشخیص داد تا بتوان بعدازآن، زیر رخدادهایی را به آن منصوب کرد، در این مرحله، فنون کشف رخداد قابل اعمال است. علاوه بر این، می توان از روشهای مدل سازی موضوع ۲ نیز به منظور تشخیص موضوع اسناد استفاده کرد. در ادامه برای هر رخداد جدید، مجموعه یک زیر رخداد تظر گرفته شده که به مرورزمان، اسنادی به این مجموعه اضافه خواهد شد، سندی در این مجموعه یک زیر رخداد تشخیص داده می شود که حاوی اطلاعات جدیدی باشد.

بعدازاینکه برای هر رخداد، مجموعهای از اسناد به دست آمد، با بهره گیری از روشهای استخراج کلمه کلیدی<sup>۱۲</sup>، کلمات نماینده ۱۵ هر رخداد حاصل می شود و از این کلمات می توان در مراحل بعدی استفاده کرد. با توجه به مسائلی که در بخش قبل در مورد تنوع واژگانی مطرح شد، سعی داریم با بهره گیری از روشهای جدید نمایش طیفی کلمات ۱۲ به بررسی تأثیر این روش در کاهش اثرات ناشی از تنوع واژگان در اسناد بپردازیم، تأثیر استفاده از این روش در بهبود عملکرد تشخیص رخداد در [۱۲] نشان داده شده است. درعین حال می توان برای هر رخداد خاص، مجموعه ی ایست واژه ۱۲ در نظر گرفت تا بتوان فرآیند کشف زیر رخداد را بهبود داد [۱۱]. برای بهبود فرآیند، می توان برچسب زمانی سند، موجودیتهای نامدار ۱۹ استفاده شده در سند، عنوان اصلی خبر و ویژگیهایی از این دست را موردمطالعه قرارداد. یکی از راه کارهای ابتکاری ۱۹ بهمنظور کشف زیر رخداد می تواند بهره گیری از تغییرات نرخ کلمات موضوعی در پیامهایی باشد که کاربران در شبکههای اجتماعی به اشتراک می گذارند، همان طور که در [۱۲]، ۱۹]، ۱۹] عنوان شده است، وقوع یک رخداد منجر به افزایش ناگهانی پیامهای به اشتراک گذاشته شده در شبکههای اجتماعی می شود. در این بروشها این این روشها این است که مرتباً تغییرات نسبی نرخ کلمات در بازههای زمانی مختلف سنجیده شود و این کار، هزینه محاسباتی این است که مرتباً تغییرات نسبی نرخ کلمات در بازههای زمانی مختلف سنجیده شود و این کار، هزینه محاسباتی این است که مرتباً تغییرات نسبی می کنیم تعداد این محاسبات را با حفظ معیارهای کیفی کم کنیم.

به طور خلاصه چارچوب این پژوهش و فنون اجرایی آن را می توان به صورت زیر خلاصه کرد:

• برسی روشهای گذشته کشف خداد حدید و روشهای کشف زیر خداد زمان بندی

- بررسی روشهای گذشته کشف رخداد جدید و روشهای کشف زیر رخداد زمانبندیشده بهعنوان معیار
   پایه ۲۰
- مطالعه و بررسی روشهای استخراج کلمات کلیدی و نیز گسترش کلمات کلیدی رخداد با بهرهگیری از
   روش نمایش طیفی
  - بررسی تأثیر متون تولیدشده توسط کاربران شبکههای اجتماعی در فرآیند کشف زیر رخداد
- تعیین اهمیت یک زیر رخداد با بهره گیری از کمیت و قطبیت نظرات و توییتهای کاربران و استفاده از روشهای اندازه گیری جنجالی بودن موضوع بدین منظور

<sup>13</sup> Topic modeling

<sup>&</sup>lt;sup>14</sup> Keyword extraction

<sup>&</sup>lt;sup>15</sup> Representative

<sup>&</sup>lt;sup>16</sup> Word embedding

<sup>17</sup> Stop word

<sup>18</sup> Named entity

<sup>&</sup>lt;sup>19</sup> heuristic

<sup>&</sup>lt;sup>20</sup> Baseline

- بررسی تأثیر ویژگیهایی نظیر موجودیتهای نامدار و برچسب زمانی و نیز تعریف ویژگیهایی برای بهبود فرآیند کشف زیر رخداد
- تلاش برای کم کردن تعداد تکرارها در فرایند بررسی تغییرات نرخ کلمات کلیدی در شبکههای اجتماعی

معیار ارزیابی در این پژوهش، نمودار تعادل خطا<sup>۲۱</sup> یا DET Curve است که در آن، محور افقی، بیانگر نرخ هشدار غلط<sup>۲۲</sup> و محور عمودی بیانگر نرخ از دست رفتن<sup>۳۲</sup> است و عملکرد سیستم در آستانههای مختلف برای سنجش شباهت اسناد را توصیف می کند. علاوه بر این، از معیارهای دقت<sup>۴۲</sup> و فراخوان<sup>۲۵</sup> نیز در ارزیابی استفاده می شود. مجموعه دادهای <sup>۲۲</sup> قابل استفاده در این پژوهش مشابه مجموعه دادهای استفاده شده درزمینه استخراج خط سیر زمانی اخبار است. علاوه بر این می توان از مجموعه دادهای تویتر نیز استفاده کرد که در [۴] استفاده شده و در دسترس است.

#### پیشینه تحقیق (همراه با ذکر منابع اساسی)

کشف رخداد جدید بهعنوان یکی از مراحل پروژه تشخیص و پیگیری موضوع، در سالهای اخیر، موردتوجه پژوهشگران قرار گرفته است، اکثر مسائل در بازیابی اطلاعات بر مبنای پرس و جوی کاربر شکل می گیرد و درنتیجه، فرآیند بازیابی و ارائه نتیجه از دانش علایق کاربر بهره می گیرد، در سامانههای پالایش اطلاعات ۲۲ نیز، با در اختیار داشتن تاریخچهای از درخواست کاربر، اسناد مرتبط به نیاز کاربر در میان انبوهی از اسناد بازیابی می شود، اما در کشف رخداد جدید، دانشی از آنچه که به عنوان رخداد جدید رخ خواهد داد وجود ندارد و درنتیجه باید بدون پرس و جوی از پیش تعیین شده عمل کرد.

در  $[1\Lambda]$  فرآیند کشف رخداد جدید در چند مرحله انجام می شود، ابتدا با فنون استخراج ویژگی و انتخاب ویژگی  $^{7\Lambda}$  نمایشی از سند به شکل یک پرس وجو تهیه می شود و در ادامه، پرس و جوی به دست آمده با تمام پرس وجوهای موجود در حافظه مقایسه می شود و بدین ترتیب رخداد جدید کشف می شود.

بهره گیری از موضوعات عمومی و ردهبندی اسناد در قالب تعداد محدودی موضوع کلی بهمنظور بهبود فرآیند کشف رخداد موردمطالعه قرار گرفته است. در [۱۱] اسناد در قالب موضوعات گسترده ردهبندی شده و در ادامه، موجودیتهای نامدار شناسایی و وزن دهی شده و به ازای هر موضوع، مجموعهی ایست واژه ساخته می شود و درنهایت، میزان نو بودن هر سند اندازه گیری می شود.

در [۱۹] عنوانشده است که برخی اسناد مرتبط به یک رخداد، تنها در بخشهایی از متن دارای اشتراک هستند و ازاینرو، هر سند به بخشهای همپوشان به طول ثابت تقسیمشده که این بخشبندی ساده در محاسبه شباهت اسناد تأثیر مثبتی داشته است.

علاوه بر روشهایی که از مدل فضای برداری استفاده کردهاند، تلاشهایی برای بهرهگیری از مدل زبانی<sup>۲۹</sup> در فرآیند کشف رخداد صورت گرفته است اما بهر حال مدل فضای برداری، کاراتر است [۲]. علاوه بر این جیمز و همکاران در

<sup>&</sup>lt;sup>21</sup> detection error tradeoff

<sup>&</sup>lt;sup>22</sup> False alarm rate

<sup>&</sup>lt;sup>23</sup> Missed rate

<sup>&</sup>lt;sup>24</sup> precision

<sup>25</sup> recall

<sup>&</sup>lt;sup>26</sup> dataset

<sup>&</sup>lt;sup>27</sup> Information Filtering

<sup>&</sup>lt;sup>28</sup> Feature selection

<sup>&</sup>lt;sup>29</sup> Language model

[7] اذعان داشتهاند که اسناد نزدیک ازلحاظ زمانی، احتمالاً حاوی اطلاعاتی در مورد رخدادهای مشابه هستند و هرچه فاصله زمانی اسناد بیشتر باشد، احتمال تفاوت در رخداد موردبحث نیز بیشتر است.

حجم عظیم دادههای خبری که روزانه تولید می شود، نیاز به سامانهای که با دقت و سرعت بیشتر رخدادهای جدید را کشف کند را آشکار می کند. در [۹]،[۲۰]،[۲۰] این مسئله با راهکارهایی نظیر استفاده از ساختار درختی خاص منظوره و یا بهره گیری از مفهوم پنجره لغزان، بررسی شده است.

توییتر به عنوان ابزاری برای شناسایی بهنگام رخدادها موردتوجه پژوهشگران قرار گرفته است و اکثر سامانههای کشف رخداد از این واقعیت بهمنظور تعیین وقوع زیر رخداد موردعلاقه کاربران درون یک رخداد اصلی استفاده کردهاند [ $\mathbf{f}$ ]. بسیاری از پژوهشگران به جای کشف رخداد در متون خبری، به کشف رخداد جدید در شبکههای اجتماعی و به خصوص توییتر علاقه مند هستند که به دلیل محبوبیت و ماهیت بهنگام  $\mathbf{f}$  این گونه شبکهها، وقوع یک رخداد منجر به اشتراک گذاری تعداد زیادی پیام در بازه زمانی کوتاهی می شود [ $\mathbf{f}$ ]. به طور مثال در [ $\mathbf{f}$ ] تأثیر وقوع زلزله در شبکه اجتماعی موردبررسی قرار گرفته است و مدلی براش پیش بینی جهت حرکت طوفان ها بر اساس مشاهدات کاربران و توییتهای  $\mathbf{f}$  آن ها ارائه شده است، همچنین در [ $\mathbf{f}$ ] از توییتر به عنوان یک حسگر  $\mathbf{f}$  در تشخیص رخدادهای طبیعی و اجتماعی استفاده شده است.

در [۵] یک سامانه کشف زیر رخداد توسعه دادهشده است، نویسنده از پستهای تویتر بهمنظور خلاصهسازی مسابقات فوتبال آمریکایی استفاده کرده است، روش آنها، ساختار پنهان و واژگان یک بازی فوتبال را با استفاده از مدل پنهان مارکوف<sup>۳۳</sup> یاد می گیرد، اما نقطهضعف اصلی روش این است که باید روی رخدادهایی با محدوده زمانی معین اعمال شود.

نیکولاس و همکاران در [۲۱]، روی کشف زیر رخداد با استفاده از حجم توییتها کارکردهاند، زمانی که حجم توییتها در مورد یک رخداد خاص، از آستانهای بیشتر شود، یک زیر رخداد تشخیص داده می شود. این حجم قبلاً با استفاده از اطلاعاتی در مورد دیگر مسابقات محاسبه شده است.

زوبیاگا و همکاران در [۱۶] زیر رخداد را با بهرهگیری از تفاوت نرخ توییتها در بازههای زمانی مشخص به نام قاب زمانی ۳۰ کشف کردهاند. زمانی یک زیر رخداد تشخیص داده می شود که نرخ توییت در یک قاب زمانی بیشتر از ۹۰ درصد نرخ توییت در بازههای قبلی باشد.

در [۶] با بهرهگیری از خوشهبندی توییتها بر اساس موجودیتهایی که در توییت به آن اشارهشده است به کشف زیر رخداد پرداختهشده است. نویسنده از یک مدل تلفیقی<sup>۳۵</sup> برای تشخیص زیر رخداد بهره گرفته است.

بهره گیری از ویژگیهای غیر متنی نیز برای کشف لحظات مهم یک رخداد در [۱۳] بررسیشده است. در این کار، یک ردهبند از نوع رگرسیون لجستیک که فقط از نرخ توییت و توییت مجدد استفاده می کند، برای تشخیص زیر رخداد استفاده شده است.

نمایش گرافی توییتهای مرتبط به یک رخداد و تقسیمبندی آن رخداد به واحدهای زمانی مساوی در [۴] بهخوبی منجر به کشف زیر رخدادها شده است، در این کار، ابتدا با بهره گیری از نمایش گرافی مجموعه توییتها در یک بازه زمانی محدود، کلمات پرتکرار و دارای اهمیت بهدست آمده و در ادامه، مقایسه نرخ تغییرات این کلمات مهم به نسبت متوسط نرخ کلمات در بازههای قبلی به کشف رخداد جدید منجر می شود.

<sup>30</sup> Real-time

<sup>&</sup>lt;sup>31</sup> tweet

<sup>32</sup> sensor

<sup>33</sup> Hidden Markov Model

<sup>&</sup>lt;sup>34</sup> Time Frame

<sup>35</sup> Mixture Model

منابع:

- [1] R. Swan and D. Jensen, "TimeMines: Constructing Timelines with Statistical Models of Word Usage," in *SIGKDD*, 2000.
- [2] G. Kumaran and J. Allan, "Text classification and named entities for new event detection," in *SIGIR*, 2004.
- [3] J. B. P. Vuurens and A. P. de Vries, "First Story Detection using Multiple Nearest Neighbors," in *SIGIR*, 2016.
- [4] P. Meladianos, G. Nikolentzos, F. Rousseau, Y. Stavrakas, and M. Vazirgiannis, "Degeneracy-Based Real-Time Sub-Event Detection in Twitter Stream," in *AAAI*, 2015.
- [5] D. Chakrabarti and K. Punera, "Event Summarization using Tweets," in ACM international conference on Intelligent User Interfaces, 2012.
- [6] C. Shen, F. Liu, F. Weng, T. Li, and P. Alto, "A Participant-based Approach for Event Summarization Using Twitter Streams," in *HLT-NAACL*, 2013.
- [7] J. Allan, J. Carbonell, G. Doddington, J. P. Yamron, and Y. Yang, "Topic detection and tracking pilot study: Final report," in *proceedings of the DARPA Broadcast News Transcription and Understanding Workshop*, pp. 194–218.
- [8] S. Petrović, M. Osborne, V. Lavrenko, and S. Petrovic, "Using paraphrases for improving first story detection in news and Twitter," in *NAACL-HLT*, 2012.
- [9] K. Zhang, J. Zi, and L. Wu, "New event detection based on indexing-tree and named entity," in *SIGIR*, 2007.
- [10] R.-F. Xu, W.-H. Peng, J. Xu, and X. Long, "On-line new event detection using time window strategy," in *international Conference on Machine Learning and Cybernetics*, 2011.
- [11] Y. Yang, J. Zhang, J. Carbonell, and C. Jin, "Topic-conditioned Novelty Detection," in *KDD*, 2002, pp. 2–7.
- [12] S. Moran, R. Mccreadie, C. Macdonald, and I. Ounis, "Enhancing First Story Detection using Word Embeddings," in *SIGIR*, 2016.
- [13] F. Chierichetti, J. Kleinberg, and R. Kumar, "Event Detection via Communication Pattern Analysis," *AAAI*. 2014.
- [14] T. Sakaki, "Earthquake Shakes Twitter Users: Real-time Event Detection by Social Sensors," in www, 2010, pp. 851–860.
- [15] S. Zhao, L. Zhong, J. Wickramasuriya, and V. Vasudevan, "Human as Real-Time Sensors of Social and Physical Events: A Case Study of Twitter and Sports Games," *CoRR*, *abs/1106.4300*, 2011.
- [16] A. Zubiaga, D. Spina, E. Amigó, and J. Gonzalo, "Towards real-time summarization of scheduled events from twitter streams," in *Proceedings of the 23rd ACM conference on Hypertext and social media*, 2012.
- [17] B. Tsolmon and K. S. Lee, "Extracting social events based on timeline and user reliability analysis on twitter," in *Proceedings of the 15th International Conference on Computational Linguistics and Intelligent Text Processing*, 2014.
- [18] J. Allan, R. Papka, and V. Lavrenko, "On-line New Event Detection," in SIGIR, 1998.
- [19] T. Brants and F. Chen, "A System for new event detection," in SIGIR, 2003.
- [20] G. Luo, C. Tang, and P. S. Yu, "Resource-adaptive real-time new event detection," in *SIGMOD*, 2007, p. 497.
- [21] J. Nichols, J. Mahmud, C. Drews, H. Rd, and S. Jose, "Summarizing Sporting Events Using Twitter," in *IUI*, 2012.

## ۵- مصوبه شورای پژوهشی و تحصیلات تکمیلی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر

، پژوهشی و تحصیلات تکمیلی	در شورای ررا به شرح زیر اعلام میشود:		۵-۱- فرم پیشنهاد و حمایت دانشکده /گروه
به تصویب نرسید	نیاز به اصلاح دارد		تصویب شد
طهای هوشمند	سیستمهای اطلاعاتی و محی	تحقيقات استاد راهنما:	۲-۵- عنوان طرح جامع
			امضاء استاد راهنما
باور <i>اگ</i> روه آموزشی <i>ا</i> الله الله الله الله الله الله الله ال	مع تحقیقات استاد راهنما/مش	هادی مرتبط با طرح جاه	۵–۳– آیا پایان نامه پیشند دانشکده می باشد:
وتر	دانشکده مهندسی برق و کامپیو	شی و تحصیلات تکمیلی	امضاء رئیس / معاون پژوھ

شماره: تاریخ:

> معاون محترم آموزشی و تحصیلات تکمیلی پردیس دانشکده های فنی با سلام و احترام,

فرم پیشنهاد و حمایت از پایاننامه کارشناسی ارشد آقای مصطفی نورالهی با عنوان کشف زیر رخداد در متون خبری به راهنمایی خانم دکتر آزاده شاکری در شورای پژوهشی و تحصیلات تکمیلی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر مورخ ............................ به تصویب رسید.

خواهشمند است دستور فرمایید اقدامات مقتضی انجام شود.

امضاء رئیس / معاون پژوهشی و تحصیلات تکمیلی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر

شماره: تاریخ:

> معاون محترم پژوهشی پردیس دانشکده های فنی با سلام و احترام ,

به پیوست فرم پیشنهاد و حمایت از پایان نامه تحصیلات تکمیلی با مشخصات مذکور که به تصویب شورای پژوهشی وتحصیلات تکمیلی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر رسیده است، جهت دستور اقدام مقتضی تقدیم می شود.

امضاء معاون آموزشی و تحصیلات تکمیلی پردیس دانشکده های فنّی

رونوشت: معاون محترم پژوهشی و تحصیلات تکمیلی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر: جهت اطلاع و پیگیری