

دانشگاه صنعتی امیرکبیر (پلی تکنیک تهران) دانشکده مهندسی کامپیوتر

گزارش درس روش پژوهش و ارائه

طبقه بندی ترافیک شبکه با استفاده از الگوریتمهای یادگیری ماشین

> نگارش محمدمهدی هجرتی

استاد راهنما دکتر رضا صفابخش

اردیبهشت ۱۴۰۰



دانشگاه صنعتی امیرکبیر (پلی تکنیک تهران) دانشکده مهندسی کامپیوتر

گزارش درس روش پژوهش و ارائه

طبقه بندی ترافیک شبکه با استفاده از الگوریتمهای یادگیری ماشین

> نگارش محمدمهدی هجرتی

استاد راهنما دکتر رضا صفابخش

اردیبهشت ۱۴۰۰

ساس گزاری

بی تردید تهیه ی این گزارش بدون راهنمایی های ارزشمند استاد بزرگوار جناب آقای دکتر رضا صفابخش میسر نمی شد. بدین وسیله بر خود لازم می دانم از زحمات بی دریغ ایشان صمیمانه تقدیر و تشکر نمایم.

محدمهدی هجرتی اردیبشت ۱۴۰۰

چکیده

امروزه با توجه به استفاده ی روزافزون از شبکه ی اینترنت در دنیا، افزایش سریع تعداد کاربران و ظهور برنامههای کاربردی تحت شبکه، ترافیک اینترنت به شدت در حال افزایش است. در نتیجه شناسایی برنامهها در شبکه، به امر پیچیدهای تبدیل شده است. از طرفی طبقهبندی جریانها نقش مهمی در امنیت و مدیریت شبکه و بهویژه برای مقابله با حملات دارد. در گذشته از روشهای گوناگونی برای طبقهبندی ترافیک اینترنت از جمله روشهای مبتنی بر درگاه، یا بررسی پیلود بستهها استفاده میشد. اما امروزه با توجه به مشکلات و محدودیتهای موجود در روشهای قبل مثل اختصاص دادن درگاه به صورت پویا، وجود داده های رمزگذاری شده و ... ناگزیر مجبور به استفاده از روشهای جدید مثل یادگیری ماشین برای طبقهبندی یادگیری ماشین برای طبقهبندی ترافیک شبکه پیشنهاد شدهاست. هدف این پژوهش بررسی این روشها و ارزیابی و مقایسه ی روشهای پیشنهادی موجود می باشد.

واژههای کلیدی:

ترافیک شبکه، یادگیری ماشین، طبقهبندی، دستهبندی

فهرست مطالب

| سفحه | | وان | عنو |
|------|-------------------------------|-------|-----|
| ١ | مه | مقد | ١ |
| ۴ | ع روشهای طبقهبندی ترافیک شبکه | انواۓ | ۲ |
| ۵ | روش مبتنی بر درگاه | 1-7 | |
| ۶ | ٔ روش مبتنی پیلود | ۲-۲ | |
| ۶ | ٔ روش مبتنی بر رفتار میزبان | ٣-٢ | |
| ٧ | ٔ روش مبتنی بر یادگیری ماشین | ۴-۲ | |
| ٧ | ۲-۴-۲ یادگیری نظارت شده | | |
| ٧ | ۲-۴-۲ یادگیری بدون نظارت | | |
| ٨ | ، خلاصه | ۵-۲ | |
| | ی سازی روش یادگیری ماشین | | ٣ |
| | جمع آوری داده | | |
| | ٔ استخراج ویژگی ها | | |
| | ٔ یادگیری نمونه | | |
| | ٔ پیاده سازی الگوریتم | | |
| | ، بررسی و تحلیل نتایج | | |
| ۱۲ | : خلاصه | ۶-۳ | |
| ۱۳ | جه گیری و پیشنهادها | نتي | ۴ |
| 14 | نتیجه گیری | 1-4 | |
| 14 | پیشنهادها | ۲-۴ | |
| ۱۸ | . م. احج م. احج | a • • | منا |

| صفحه | فهرست اشكال | | | | |
|------|-----------------------------------|-------|--|--|--|
| 1 | ـدل پنج مرحله ای طبقه بندی ترافیک | ۳-۱ م | | | |

| فحه | فهرست جداول | جدول |
|-----|--|------|
| ۵ | شماره درگاههای اختصاص داده شده به برخی از برنامههای پرکاربرد | 1-7 |
| ۶ | نمونه امضاهای موجود در بسته های برخی از برنامه های پرکاربرد | 7-7 |
| ۱۲ | دقت طبقه بندی الگوریتم های مختلف یادگیری ماشین | 1-4 |

فصل اول مقدمه

مقدمه

امروزه طبقه بندی ترافیک شبکه به یک موضوع مهم در حوزه ی کامپیوتر تبدیل شدهاست. برای ارائهدهندگان خدمات اینترنت ۱، آگاهی از برنامههای اجرا شده در شبکه یک امر حیاتی میباشد. طبقهبندی ترافیک شبکه اولین مرحله برای تجزیه و تحلیل و شناسایی انواع مختلف برنامههای شبکه است. با این روش ارائهدهندگان خدمات اینترنتی یا اپراتورهای شبکه میتوانند عملکرد کلی یک شبکه را مدیریت کنند.

روش های اولیه ی طبقه بندی ترافیک اینترنت مبتنی بر بازررسی بسته ^۲ های جریان بودند. روش مبتنی بر شماره درگاه ^۳، شماره درگاه در سرآیند^۴، بسته ها را با شماره های درگاه ثبت شده در مرجع شماره های اختصاص داده شده اینترنت مقایسه می کند. این روش برای جریان های با شماره درگاه پویا قابل اجرا نیست.[۱]

روش طبقه بندی مبتنی بر پیلود^۵، تشخیص نوع برنامه را با پیدا کردن برخی از ویژگی های منحصر به فرد برنامه ها انجام می دهد. این روش روی بازرسی داده های کاربر تکیه دارد و درنتیجه، باعث نقص حریم خصوصی کاربر می شود.

روش مبتنی بر رفتار میزبان، مستقل از بازرسی بسته های جریان، با نظارت بر همه جریان های ارسالی یا دریافتی روی میزبان های شبکه، می تواند ترافیک ایجاد شده توسط برنامه ها را طبقه بندی کند. این روش مبتنی بر این فرض است که میزبان در هر لحظه یک برنامه را اجرا می کند. که در واقعیت معمولا این طور نیست.

امروزه متداول ترین تکنیک مورد استفاده، یادگیری ماشین و است، که توسط بسیاری از محققان استفاده می شود و باعث بدست آمدن نتایج به مراتب دقیق تری از روشهای پیشین شده است. تکنیکهای یادگیری ماشین، با استفاده از مجموعه ویژگی های آماری جریان به طور خود کار الگوهای ساختاری موجود در انتقال دادههای جریان را کشف می کنند. این روش می تواند مشکلاتی مانند شماره درگاه پویا، عدم حفظ حریم خصوصی کاربران و فرض عدم اجرای همزمان چند برنامه روی یک میزبان را رفع نماید. هدف از این پژوهش بررسی این روش ها و ارزیابی و مقایسه ی روشهای پیشنهادی موجود

¹Internet service providers

²packet

³port

⁴header

⁵payload

⁶machine learning

مىباشد.

در ادامه، در فصل دوم روشهای مختلف موجود برای طبقهبندی ترافیک شبکه و مشکلات موجود بیان شده است. در فصل سوم مدلسازی و روش پیادهسازی روشهای مبتنی بر یادگیری ماشین مورد بررسی قرار گرفته است. و در نهایت جمع بندی، نتیجه گیری و پیشنهادها در فصل پنجم ارائه شده است.

فصل دوم انواع روشهای طبقهبندی ترافیک شبکه از گذشته روشهای مختلفی برای طبقهبندی ترافیک شبکه اینترنت وجود داشتهاست که در این بخش هر یک از این تکنیکها را بررسی می کنیم.

۱-۲ روش مبتنی بر درگاه

شناخته شده ترین و قدیمی ترین روش مورد استفاده برای طبقه بندی ترافیک اینترنت، تطبیق شماره ی درگاه است. در این روش، از شماره ی درگاه مقصد در سرآیند لایه انتقال بسته برای شناسایی ترافیک استفاده می شود و مقدار شماره ی درگاه با لیست شماره درگاه های تعیین شده در استاندارد IANA، برای شناسایی بسته جاری مقایسه می شود. در جدول ۱ شماره درگاه اختصاص داده شده برای بعضی از برنامههای معروف آورده شده است. مثلا برنامههای وب از پورت ۸۰ استفاده می کنند. [۱]

جدول ۲-۱: شماره درگاههای اختصاص داده شده به برخی از برنامههای پرکاربرد

| شماره درگاه | برنامه | | |
|-----------------|----------|--|--|
| اختصاص داده شده | | | |
| ۲٠ | FTP Data | | |
| 71 | FTP | | |
| 77 | SSH | | |
| 77" | Telnet | | |
| ۲۵ | SMTP | | |
| ۵۳ | DNS | | |
| ٨٠ | HTTP | | |
| 11. | POP3 | | |
| ١٢٣ | NTP | | |

اما امروزه برنامههای جدید بخصوص برنامههای نظیر به نظیر از روشهای مختلف برای پنهان کردن خود استفاده می کنند. آنها از درگاههای پویا و یا درگاههای دیگر برنامههای شناخته شده در اتصالاتشان استفاده می کنند. که این امر باعث کاهش دقت طبقه بندی این روش شده است.

۲-۲ روش مبتنی پیلود

با بوجود آمدن برنامه های نظیر به نظیر این روش، جایگزین قبلی شد. در این روش محتوای بسته ها برای پیدا کردن امضای برنامه های شناخته شده جستجو می شود. در جدول ۲ یک نمونه از این امضاها که توسط کاراگیانیس ۱ استفاده شده است را می بینیم.

| ۱: نمونه امضاهای موجود در بسته های برخی از برنامه های پرکاربرد[۳] | جدول ۲-۲ |
|---|----------|
|---|----------|

| P2P Protocol | String | Trans. Protocol | |
|--------------|-----------------|-----------------|--|
| Edonkey 2000 | 0xe319010000 | TCP/UDP | |
| | 0xe53f010000 | | |
| Fasttrack | "Get /.hash" | TCP | |
| | 0x2700000002980 | UDP | |
| BitTorrent | "0x13Bit" | TCP | |
| Gnutella | "GNUT" "GIV" | TCP | |
| Aress | "GET hash" | UDP | |
| | "Get Shal" | | |

این روش به نسبت روش قبل دقیق تر عمل می کند اما چند مشکل دارد. مهم تر از همه این که نمی توان آن را بر روی بسته های رمزگذاری شده اعمال کرد. به علاوه تجزیه و تحلیل مستقیم داده ها باعث نقض حریم خصوصی کاربران می شود. همچنین این روش چون محتویات تمام بسته ها را بررسی میکند، نیازمند سیستم پردازشی به مراتب قوی تری نسبت به روش های دیگر است.

τ روش مبتنی بر رفتار میزبان τ

ایده ی اصلی این روش این است که برنامه های مختلف الگوهای اتصال متفاوتی دارند. روش مبتنی بر رفتار میزبان، ارتباطات میان میزبان های خاص در یک شبکه را شناسایی میکند و الگوی ارتباط یک میزبان خاص با الگوی رفتار فعالیت های متفاوت مقایسه می شود. این روش پیلود بسته را برای طبقه بندی ترافیک استفاده نمی کند. پس می تواند بسته ها با محتوای رمز گذاری شده را نیز شناسایی کند. اما اشکال این روش این است که بیشتر تکنیک های مبتنی بر رفتار میزبان فرض می کند که میزبان

¹Thomas Karagiannis

های تحت نظارت در یک لحظه تنها از یک برنامه استفاده می کنند اما می دانیم در واقعیت، این وضعیت ممکن است هرگز اتفاق نیفتد. بیشتر کاربران از برنامه های زیادی به طور همزمان استفاده می کنند. مشکل دیکری که در این روش بوجود میاد این است که برخی الگوهای رفتاری برنامه را نمی توان به آسانی کشف کرد. به مقدار حافظه و جریان های زیادی برای همه میزبان ها نیاز دارد تا بتواند الگوی اتصال را کشف کند. [۴]

۲-۲ روش مبتنی بر یادگیری ماشین

یادگیری ماشین مجموعه ای از تکنیکها برای داده کاوی و کشف دانش است که الگوهای ساختاری مفید در داده ها را جستجو میکند. این روش طبقه بندی مبتنی بر مجموعه داده های برچسب گذاری شده است. در این روش، یک طبقه بندی کننده یادگیری ماشین به عنوان ورودی آموزش داده میشود و سپس با استفاده از نمونه آموزش دیده، داده های ناشناخته طبقه بندی میشود. دو روش اصلی در یادگیری ماشین وجود دارد. که در ادامه به بررسی هرکدام میپردازیم.

۱-۴-۲ یادگیری نظارت شده

روش های یادگیری با نظارت، مبتنی بر دانش از پیش تعریف شده هستند. این الگوریتم ها در مرحله آموزش، نمونه های از پیش طبقه بندی شده (متشکل از ویژگی ها و برچسب مرتبط با آنها) را به عنوان ورودی می گیرند و قوانین طبقه بندی ایجاد می شود. در مرحله طبقه بندی تلاش می کنند تا برچسب نمونه های بدون برچسب را پیشبینی کنند.

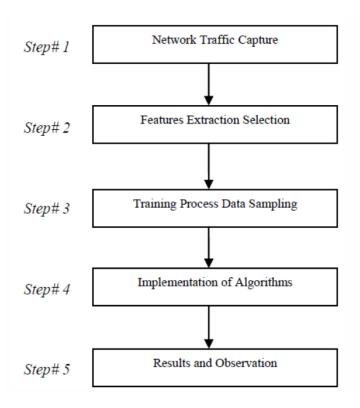
Y-Y-1یادگیری بدون نظارت

روش های یادگیری بدون نظارت، در مرحله یادگیری خود به هیچ دانش از قبل تعیین شده ای نیاز ندارند. این روش گروه های طبیعی را در داده ها کشف می کنند و روی کشف الگوهای موجود در داده ها تمرکز دارند. نمونه ها را بر اساس میزان شباهت ویژگیهای آنها که توسط یک رویکرد اندازه گیری فاصله تعریف می شود. بنابر این در خروجی نمی توانیم نوع داده را به طور دقیق مشخص کنیم. صرفا داده های مشابه با هم در یک دسته قرار می گیرند.

۲-۵ خلاصه

در این فصل روش های کلی موجود برای طبقه بندی ترافیک شبکه از ابتدا تا کنون مورد بررسی قرار گرفت و راجع به مزایا و معیاب هر کدام بحث شد. روش مبتنی بر درگاه در برنامه های نظیر به نظیر دقت بالایی ندارد. روش مبتنی بر پیلود نیازمند سیستم پردازشی قوی میباشد و در شناسایی بسته های رمزگاری شده عاجز است. روش مبتنی بر رفتار میزبان صرفا برای زمان هایی که میزبان تنها از یک برنامه در لحظه استفاده می کند نتایج دقیقی تولید می کند. سپس روش های مبتنی بر یادگیری ماشین و انواع آن معرفی شد. در ادامه روش مدل سازی و استفاده از یادگیری ماشین در طبقه بندی ترافیک شبکه توضیح داده می شود.. و سپس چند مورد از الگوریتم های معروف یادگیری ماشین و نیز پژوهش های انجام شده حول این موضوع بررسی می شود.

فصل سوم مدل سازی روش یادگیری ماشین در این بخش مدل سازی و پیاده سازی انجام طبقه بندی ترافیک با استفاده از یادگیری ماشین در پنج مرحله بررسی میشود. شکل زیر خلاصه ای از این مراحل را نشان میدهد.



شکل ۳-۱: مدل پنج مرحله ای طبقه بندی ترافیک [۳]

همانطور که مشاهده می شود این پنج مرحله شامل جمع آوری داده، استخراج ویژگی ها، یادگیری نمونه، پیاده سازی الگوریتم و تحلیل نتایج میباشد، که در ادامه هر مرحله به اختصار توضیح داده می شود.

۱-۳ جمع آوری داده

اولین و مهم ترین بخش، جمع آوری داده یا به اصلاح گرفتن بسته های شبکه می باشد. ابزار های مختلفی برای این کار وجود دارد. از جمله معروف ترین ابزار ها در این زمینه وایرشار 7 و تی سی پی دامپ هستند که در پژوهش های مختلف از هر کدام از این ابزار ها استفاده شده است.

¹packet capture

²Wireshark

³tcpdump

۳-۲ استخراج ویژگی ها

این مرحله که در پژوهش های مختلف غالبا با ابزارهای نت میت † و پرل اسکریپت 6 انجام می گیرد، ویژگی های خاصی از بسته ها استخراج می شود و با کمک آن ها دسته بند یادگیری ماشین 6 را آموزش می دهند. از جمله ویژگی های قابل استخراج می توان تعداد بسته ها، طول هر بسته، در گاه و پروتکل 7 مورد استفاده و غیره را نام برد.

۳-۳ یادگیری نمونه

در مرحله ی سوم لازم است تا از داده های مورد نظر که در بخش اول بدست آمده، نمونه گیری انجام شود. از طرفی چون در این پژوهش از الگوریتم های یادگیری نظارت شده استفاده شده است، بر روی داده های دریافتی برچسب گذاری نیز انجام می شود تا بتوان به کمک آنها، بسته های ناشناخته را طبقه بندی کرد.

۳-۳ پیاده سازی الگوریتم

در این مرحله باید الگوریتم یادگیری ماشین مورد نظر بر روی داده های آموزش داده شده اعمال و پیاده سازی شوند. پژوهشگران معمولا به کمک ابزار وکا $^{\Lambda}$ این کار را انجام میدهند.

$^{-2}$ بررسی و تحلیل نتایج

در نهایت در بخش آخر ابراز و کا فرآیند تست روی داده ها را انجام می دهد و دقت ارزیابی انجام شده بر روی برای الگوریتم های مختلف را برای ما مشخص می کند. با بررسی پژوهش های انجام شده بر روی شش الگوریتم یادگیری ماشین درخت تصمیم آر بی اف $^{\rm P}$ ، ماشین بردار پشتیبان $^{\rm C4.5}$ ، نزدیک ترین

⁴Netmate

⁵Perl script

⁶machine learning classifier

⁷protocol

⁸Weka classification simulation tools

⁹RBF decision tree

¹⁰ support vector machine (SVM)

همسایه 11 ، نیوبیز 17 ، و شبکه بیز 18 نتایج زیر حاصل شده است. [۳، ۲]

جدول ٣-١: دقت طبقه بندى الگوريتم هاى مختلف يادگيرى ماشين

| NN | C4.5 | RBF | Bayes Net | SVM | Naive Bayes | الگوريتم |
|-------|----------------|---------|--------------|----------|----------------|---------------|
| ۲.۰۸٪ | % 97.77 | 7.88.70 | 7.YA.YY | %.YF.+ A | %Y1.A9 | دقت طبقه بندى |

همانطور که در جدول نشان داده شده است، از بین الگوریتم های مورد استفاده در این پژوهش، با استفاده از الگوریتم یادگیری ماشین C4.5 توانسته ایم به دقت بیش از ۹۳ درصد برای طبقه بندی ترافیک شبکه دست پیدا کنیم. الگوریتم نزدیک ترین همسایه نیز دقت تقریبا ۸۰ درصدی را نشان می دهد. پس از آن برای الگوریتم های شبکه بیز، ماشین بردار پشتیبان و نیو بیز نیز دقتی بین ۷۰ تا ۸۰ درصد بدست آمده است.

8-8 خلاصه

در این بخش قدم به قدم با مراحل مدل سازی و پیاده سازی روش یادگیری ماشین آشنا شدیم و مشاهده کردیم که الگوریتم یادگیری ماشین C4.5 با دقتی معادل ۹۳.۵ درصد، بسته های شبکه را به درستی طبقه بندی میکند.

¹¹nearest neighbor

¹²naive bayes

¹³bayesian network

فصل چهارم نتیجه گیری و پیشنهادها

۱-۴ نتیجه گیری

شناسایی جریان جاری روی ترافیک اینترنت روی جنبه های مختلف شبکه مانند امنیت تأثیر زیادی دارد. همچنین تشخیص جریان های ترافیک باعث برنامه ریزی صحیح در قسمت های مختلف شبکه مانند تخصیص منابع، بهبود کیفیت خدمات سرویس و غیره می شود. بنابراین، با توجه به اهمیت شناسایی جریان های ترافیک اینترنت، در این پژوهش انواع روش های موجود برای طبقه بندی ترافیک که از گذشته تا کنون استفاده می شده است، مورد بررسی قرار گرفت و در مورد مزایا و معایب هرکدام بحث شد. در ادامه آزمایش های انجام شده برای شش مورد از الگوریتم های یادگیری ماشین برای طبقه بندی ترافیک شبکه با یکدیگر مقایسه شد که دیدیم الگوریتم (C4.5 با دقت بیشتری نسبت به سایر الگوریتم ها این کار را انجام می دهد.

۲-۴ پیشنهادها

امروزه با گسترش علم یادگیری ماشین همچنان می توان امیدوار بود که با بهبود هر کدام از الگوریتم های موجود بتوان به دقت بسیار بیشتری نسبت به آنچه تا کنون بدست آمده برسیم. امید است با مطالعه ی بیشتر بر روی الگوریتم های یادگیری ماشین و ترکیب یا بهبود روش های موجود به دقت بالاتری در طبقه بندی ترافیک و درنتیجه امنیت و کیفیت بالاتری برای شبکه ی اینترنت برسیم.

منابع و مراجع

- [1] Internet assigned numbers authority (iana). https://www.iana.org/assignments/protocol-numbers.xhtml. Accessed: 2021-05-01.
- [2] Jamuna, A et al. Efficient flow based network traffic classification using machine learning. 2013.
- [3] Shafiq, Muhammad, Yu, Xiangzhan, Laghari, Asif Ali, Yao, Lu, Karn, Nabin Kumar, and Abdessamia, Foudil. Network traffic classification techniques and comparative analysis using machine learning algorithms. In 2016 2nd IEEE International Conference on Computer and Communications (ICCC), pages 2451–2455. IEEE, 2016.

[۴] خویی، زهره امینی. طبقه بندی ترافیک شبکه با استفاده از الگوریتم جنگل تصادفی بهبودیافته.