

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع شده با استفاده از سیستم خبره

* علیرضا سعدآبادی

** بیتا امیرشاهی

چکیده

حملات انکارسرویس به حملاتی اطلاق می‌شود که منابع سیستم از قبیل پردازشگر، پهنای باند شبکه، حافظه و ... را طوری مصرف می‌کنند که سیستم از ارائه سرویس به کاربران مجاز باز می‌ماند. حملات انکارسرویس توزیع شده حملات انکارسرویسی می‌باشند که به صورت گسترشده و توسط چندین سیستم سازماندهی شده (باتنت‌ها) برای از کار انداختن سرویس‌دهنده‌ها به کار می‌روند. با اینکه بسیاری از کمپانی‌ها، سیستم‌های تشخیص حملات انکارسرویس توزیع شده متعددی را معرفی کرده‌اند، اما به دلیل اینکه الگوی این حملات روزبه‌روز پیچیده‌تر شده است، پیش‌گویی حملات انکار سرویس توزیع شده با یک روشی که هزینه مناسبی داشته باشد همچنان مشکل است.

در این مقاله سعی شده است تا با بهره‌گیری از سیستم‌های خبره، روشی برای تشخیص حملات ارائه شود تا با در نظر گرفتن علائم حمله و تاریخچه حملات قبلی به تشخیص حمله پردازد. مزیت این سیستم، آموزش از روی داده‌های قبلی و پویایی در مقابله با

* کارشناسی ارشد دانشگاه پیام نور، واحد ری، تهران. (نویسنده مسئول: alireza.sadabady@gmail.com)

** استادیار، گروه مهندسی کامپیوتر و فن‌آوری اطلاعات، دانشگاه پیام نور، تهران.

تاریخ پذیرش: ۱۳۹۵/۸/۱۶

تاریخ دریافت: ۱۳۹۵/۶/۷

الگوهای حمله جدید است. در پایان به پیاده‌سازی روش توسط ویژوال استودیو پرداخته و مقادیر حاصل از سیستم را با نرم‌افزارهای شبیه‌ساز مقایسه می‌کنیم.

کلیدواژگان: حملات انکارسرویس توزیع شده، باتنت، سیستم خبره، آنتروپی جریان، شبکه‌های بیزین، مقیاس بندی فازی.

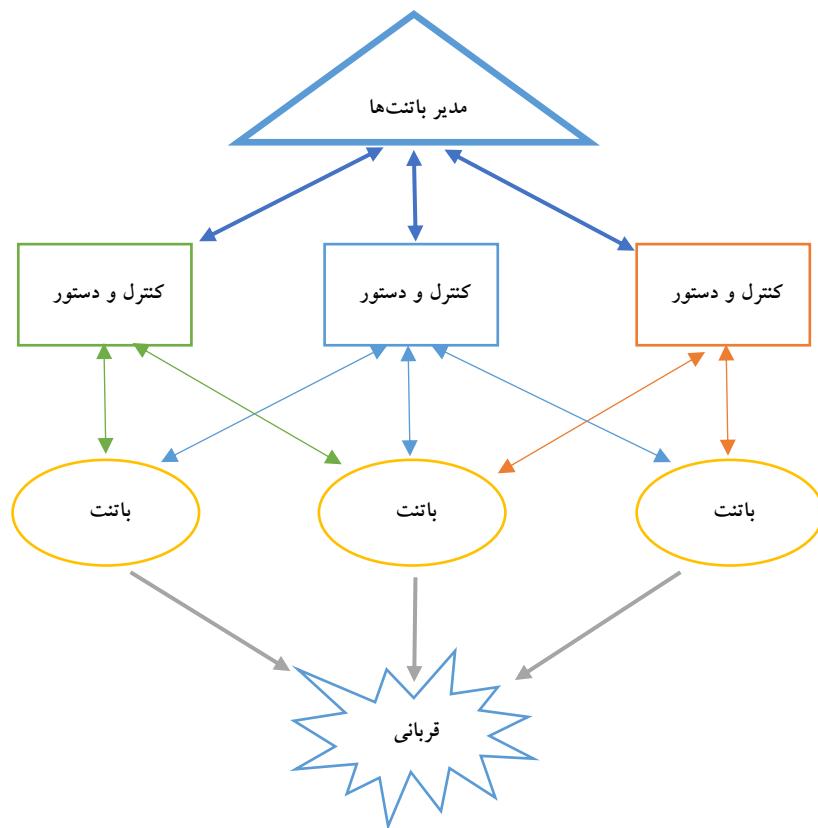
مقدمه

حملات انکار سرویس توزیع شده حملات انکار سرویسی می باشند که به صورت گستردۀ و توسط چندین سیستم سازماندهی شده، برای از کار اندختن سرویس دهندها بکار می روند. در این گونه حملات، مهاجم به جهت انجام حمله، نیاز به شبکه‌ای از سیستم‌های متصل به اینترنت دارد. به سیستم‌هایی که بدون آگاهی کاربر آن‌ها بتوان از آن‌ها برای مقاصد مختلفی از جمله حملات انکار سرویس توزیع شده استفاده کرد باتنت می گوییم در حقیقت باتنت‌ها ربات‌های شبکه‌ای هستند که به شکل زامبی گونه‌ای رفتار می نمایند. فردی که باتنت را کنترل می کند مدیر یا مالک باتنت می نامیم. مهاجم برنامه مخرب خود را روی یک یا تعدادی از سیستم‌های داخل شبکه نصب می کند و این سیستم‌ها را به سیستم کنترل و دستور تبدیل می کند. سپس از طریق این سیستم‌ها دستورات لازم را برای حمله به باتنت‌ها فرستاده و باتنت‌ها شروع به ارسال بسته‌های به صورت یکباره و سیل آسا به طرف سیستم قربانی می کنند. همان‌طور که در شکل (۱) مشخص است هر باتنت می تواند با چند سیستم کنترل و دستور در ارتباط باشد.

باتنت‌ها به دلایل متعددی مانند تغییر دائم آی پی و دامنه، داشتن سایزهای کاملاً تصادفی، تغییر دائم از حالت یک مهاجم به حالت یک سیستم عادی و بالعکس (آنچه از آن به عنوان زامبی یاد می شود) به سادگی قابل شناسایی نیستند. همچنین برنامه‌نویسان باتنت برای جلوگیری از تشخیص سیستم کنترل و دستور تعدادی گره واسطه بین باتنت‌ها و سیستم کنترل دستور ایجاد کرده و به تغییر آدرس آی پی به صورت دوره‌ای (برای مثال هر هفته) می پردازند. علاوه بر این آن‌ها به رمزگاری پیام‌های ردوبدل شده نیز اقدام می کنند.

بر اساس یک گزارش (یو^۱:۲۰۱۴:۲) حملات انکار سرویس در سال ۲۰۰۰ میلادی یک گیگابایت بر ثانیه بوده است و این حملات در سال ۲۰۰۷ به هفتاد گیگابایت بر ثانیه رسیده است، این در حالی است که حملات انکار سرویس در سال ۲۰۱۳ به رقم

نگران‌کننده ۳۰۰ گیگابایت بر ثانیه افزایش پیدا کرده است؛ بنابراین نرخ نمایی افزایش این حملات کاملاً نگران‌کننده است. مثال‌هایی از این حملات که اخیراً در سال ۲۰۱۲ نیز برای از کار انداختن پالایشگاه‌های پتروشیمی و انرژی هسته‌ای ایران توسط ایالت متحده و اسرائیل انجام گرفت استاکسنت و فلیم هستند. علاوه بر این، سیستم هدف حتی با داشتن سخت‌افزار قوی نیز می‌تواند تحت تأثیر قرار بگیرد زیرا عملکرد سرور هدف می‌تواند توسط محدود کردن ترافیک بین سرور و کلاینت‌ها و همچنین ایجاد ارتباط ضعیف مختل شود.



شکل ۱. ساختار یک حمله انکارسرویس توزیع شده توسط باتنت‌ها

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۶۷

در این مقاله با استفاده از علائم تشخیص باتنت‌ها، سنجش آنتروپی جریان (اندازه‌گیری عددی یک نتیجه غیرقطعی را آنتروپی می‌گویند)، ضریب همبستگی و احتمال حملات مشابه قبلی و با بهره‌گیری از استنتاج سیستم خبره، احتمال حمله را تشخیص می‌دهیم. ابتدا توسط شبکه‌های بیزین (به عنوان موتور استنتاج) روابط علت-معلولی بین علائم و حمله را مشخص نموده سپس با استفاده از جدول احتمالات پیشین و جدول احتمالات شرطی به محاسبه احتمالات پسین می‌پردازیم.

پیشینه تحقیق

الگوریتم کلونی مورچگان برای مقابله با حملات انکار سرویس توزیع شده در سال ۲۰۰۸ معرفی شد. حرکت مورچگان از لانه به سمت غذا و برعکس و جاگذاری فرمون باعث راهنمایی مابقی مورچه‌ها شده و در حقیقت مسیر موردنظر را برجسته‌تر می‌کند، این موضوع باعث می‌گردد مورچه‌های دیگری که در اطراف پرسه می‌زنند نیز با پیدا کردن این مسیر از آن استفاده کنند. در اینجا بایت عبوری از هر مسیریاب به عنوان فرمون در نظر گرفته می‌شود و مسیرهای برجسته‌تر ردگیری می‌گردد تا درنهایت گره مهاجم ردیابی گردد (لای و همکاران^۱، ۲۰۰۸، ۳۰۷۱). مشکل این روش این است که اگر حمله در گره‌های مجاور رخ دهد، تشخیص حمله دچار اختلال می‌گردد.

حمزه‌کلایی به بهبود الگوریتم کلونی مورچگان هساین لای پرداخته است. در این روش برخلاف روش هساین لای که گره جواب گره‌ای بود که بیشترین مورچه در آخر الگوریتم به آن همگرا شده است، گره جواب گره‌ای است که بیشترین تعداد مورچه‌ها در کل دفعات تکرار الگوریتم آن را به عنوان گره هدف معرفی کرده‌اند. این روش اگرچه مشکل روش آقای هساین لای را برطرف کرده است اما به دلیل طولانی‌تر کردن حلقه بیرونی الگوریتم، زمان جستجو را دو برابر کرده است که برای رفع این نقص فضای جستجو را کاهش داده است، به عبارتی تنها گره‌های با سطح جریان نزدیک به ماکریم

1. Lai et al.

مورد جستجو قرار می‌گیرند (حمزه‌کلایی و همکاران، ۱۳۹۲: ۷۷). این موضوع سبب می‌شود که الگوریتم از مجموعه‌ای از گره‌ها غافل گشته و این مهم خود می‌تواند آسیب‌پذیری جدی را در بر داشته باشد. چراکه ممکن است باتنت‌ها الگوریتم را دور بزنند.

پینزونا و همکاران یک معماری چند عامله توزیع شده را برای مسدود کردن پیام‌های سوپ ناهنجار در لایه شبکه ارائه کردند. آن‌ها از یک دسته‌بندی دو مرحله‌ای استفاده کردند: ابتدا یک دسته‌بندی سریع با استفاده از درخت تصمیم ایجاد می‌کنند، سپس در مرحله دوم یک شبکه عصبی را پیاده‌سازی کردند که توسط درخواست‌های سالم و درخواست‌های ناهنجار مورد آزمایش قرار می‌گیرد (پینزونا و همکاران^۱، ۲۰۱۱: ۵۴۸۶). این سیستم به دلیل نیاز به بهروزرسانی دستی و آزمایش مجدد در عمل قابل استفاده نیست.

چویی و همکاران روشی را ارائه کردند که در آن با استفاده از پردازش نگاشت-کاهش به تشخیص سریع حملات انکارسرویس توزیع شده پروتکل انتقال ابرمن در محیط ابری می‌پرداختند. چارچوب ارائه شده برای تشخیص حملات انکارسرویس توزیع شده شامل سه بخش است. اول، مژول جمع‌آوری لاغ و بسته که به تجزیه کردن بسته‌های عبوری و لاغ و بسرورها می‌پردازد. دوم، مژول تحلیل الگو که الگوهایی برای تشخیص حمله تولید می‌کند؛ و در آخر، مژول تشخیص که توسط مدل رفتاری نرمال به تشخیص حملات می‌پردازد (چویی و همکاران^۲، ۲۰۱۴: ۱۶۹۸). روش آن‌ها برای تشخیص انواع حملات انکارسرویس توزیع شده جامعیت نداشته و برای تشخیص الگوهای مدرن تر آینده کارایی ندارد. تعیین حد آستانه به صورت دستی نیز از دیگر ایرادات وارد به روش آن‌ها است.

زو و همکاران روشی را پیشنهاد کردند که از یک بردار فرکانس بلاذرنگ و ویژگی‌های

1. Pinzóna et al.
2. Choi et al.

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۶۹

بلاذرنگ ترافیکی به عنوان یک مجموعه مدل استفاده می‌کند. آن‌ها با سنجش آنتروپی جریان حملات انکار سرویس توزیع شده به تشخیص حملات می‌پرداختند (زو و همکاران^۱، ۲۰۱۳: ۳۶). عیب روش آن‌ها ناتوانی در تمایز بین حملات و ترافیک‌های ناگهانی مجاز است.

یو روشهای را ارائه کرده (یو، ۲۰۱۴: ۴۱) که در آن با استفاده از سنجش آنتروپی جریان به شناسایی جریان‌های حمله می‌پردازد. یو همچنین برای برطرف کردن عیب روش زو (زو و همکاران، ۲۰۱۳: ۳۶) پارامتر ضریب همبستگی را ارائه کرده است که توسط آن می‌توان بین جریان حمله و ترافیک ناگهانی مجاز تفاوت قائل شد. روش یو به یک هماهنگی جهانی در زمینه سخت‌افزارهای شبکه نیازمند است، همچنین استفاده از این روش، هزینه بالای محاسباتی دارد که در همه‌جا مفرونه صرفه نیست.
مور و همکاران بر اساس تحلیل نحوه فعالیت به تشخیص این حملات پرداختند (مور و همکاران^۲، ۲۰۰۶: ۱۱۵) اما تشخیص بر پایه ویژگی می‌تواند به راحتی توسط برنامه‌نویسان باتنت دور زده شود.

روش پژوهش

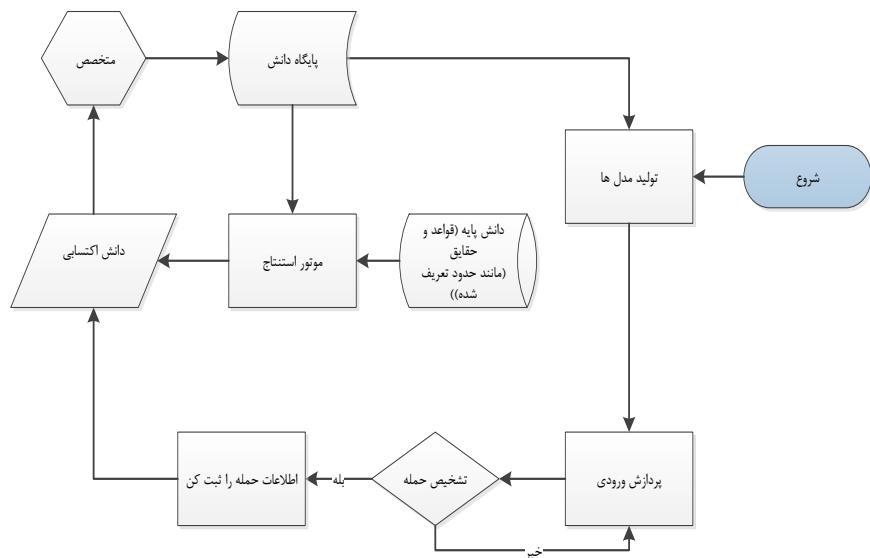
مزیت روش ما استفاده ترکیبی از سنجش آنتروپی جریان، ضریب همبستگی، تکنیک‌های تشخیص باتنت‌ها و حملات مشابه قبلی است که این مهم با استفاده از استنتاج سیستم‌های خبره بسیار هوشمندانه و جامع‌تر عمل خواهد کرد. این درست است که سنجش آنتروپی جریان و ضریب همبستگی دقیق‌ترین پارامترها برای تشخیص حمله می‌باشند (یو، ۲۰۱۴: ۴۱) اما ممکن است استفاده از آن‌ها در همه‌جا امکان‌پذیر نباشد (همانگی جهانی و سربار محاسباتی). از طرف دیگر تکنیک‌های باتنت‌ها ممکن است هر روز تغییر کنند. علاوه بر این، تشخیص باتنت‌ها همیشه دلیل بر حمله نیست، زیرا از

1. Zhou et al.
2. Moore

باتنت ها برای مقاصد دیگری نظیر ارسال اسپم نیز استفاده می شود؛ بنابراین بهترین راه حل استفاده ترکیبی از علائم بالا است. جهت دقیق تر کردن استنتاج احتمال تشخیص، از احتمال حملات مشابه قبلی نیز استفاده می شود. درنهایت با آموزش سیستم خبره و اکتساب دانش می توان روزبه روز بر دقیق تر عمل کردن سیستم افزود.

ساخтар سیستم

همان طور که در شکل (۲) آمده است، سیستم پس از شروع به کار اقدام به تولید مدل از روی پایگاه دانش سیستم خبره می کند، سپس تا زمانی که حمله ای تشخیص داده نشود به پردازش ورودی بر اساس مدل تولید شده می پردازد. درصورتی که حمله ای تشخیص داده شود، اطلاعات حمله در بخش دانش اکتسابی سیستم خبره ثبت می شود. متخصص مربوطه پس از بررسی اطلاعات مربوط به حمله می تواند این اطلاعات را تائید و یا رد نماید.



شکل ۲. ساختار کلی سیستم

تشریح عملکرد سیستم خبره

از پنج بخش اساسی تشکیل شده است: دانش پایه، پایگاه دانش، موتور استنتاج، دانش اکتسابی و رابط کاربری.

تجربه تشخیص حمله متخصصان این حوزه، تشکیل دهنده دانش این سیستم خبره است. این تجربه از علائم حملات، تشخیص نوع حمله و راه حل های مربوطه به دست آمده است.

دانش اکتسابی همیشه گلوگاه یک سیستم خبره در پیاده سازی بوده است و معمولاً به دو روش مستقیم و غیرمستقیم پیاده سازی می گردد. فرآیند روش غیرمستقیم به این شکل است که ابتدا خبرگان، دانش خود را در قالب شفاهی و یا کتبی بیان می کنند و سپس مهندسان دانش آنها را تحلیل کرده و با یک قالب بندی خاص وارد پایگاه دانش می کنند. روش مستقیم به این شکل است که خود ماشین از داده ها و تخصص ارائه شده توسط خبرگان به یادگیری و کسب دانش می پردازد.

در این سیستم از هر دوی این روش ها استفاده شده است، روش غیرمستقیم به منظور توسعه امکانات کسب دانش و ساخت پایگاه دانش اولیه استفاده شده است که پس از آن متخصصان قادر خواهند بود تا دانش تشخیص حمله را به سیستم وارد کنند. دانش های دیگر مانند تاریخچه تشخیص حملات بعد از تصدیق شدن توسط متخصصین به پایگاه دانش اضافه خواهند گردید.

در این سیستم از استنتاج تشخیصی برای محاسبه احتمال بین علامت و نوع حمله استفاده شده است. ابتدا مهندس دانش علائم حمله، نوع حمله، قواعد و حقایق را وارد سیستم می کند. علائم حمله و نوع حمله به همراه احتمال رخ دادن علائم در جدولی نگهداری می گردد. احتمال رخ دادن هر علامت (علامت ها) را به عنوان احتمال پیشین از این جدول می خوانیم و پس از استنتاج البته با در نظر گرفتن علائم احتمالی دیگر و ارتباط بین علائم و همچنین نتایج قبلی که در جدول کارنامه حملات ثبت شده است، احتمال پسین را به دست آورده و حمله را در جدول دیگری ثبت می کنیم. رکوردهای

این جدول با استفاده از رابط کاربری و توسط متخصصان بررسی می‌گردد. در صورتی که تشخیص حمله درست باشد متخصص امر، آن را تصدیق می‌کند و در غیر این صورت آن را تکذیب می‌نماید. رکوردهای این جدول می‌توانند در نتیجه‌گیری‌های بعدی در نظر گرفته شوند. برای مثال تعداد حملات تصدیق شده و همچنین تعداد حملات تکذیب شده را برای تشخیص حملات بعدی که علامت مشابه دارند نیز در استنتاج شرکت دهیم. به عبارت ساده‌تر می‌توان گفت که هر رکورد ثبت شده دارای یک بیت پرچم است که می‌تواند توسط متخصص به مقدار صحیح یا غلط تنظیم شود. این بیت پرچم در صورت صحیح بودن به موتور استنتاج اطمینان از عملکرد صحیح را می‌دهد و در صورت غلط بودن موتور استنتاج را مجاب می‌کند تا در بهره‌برداری‌های بعدی از این اشتباه عبرت بگیرد.

همان‌طور که گفته شد، جدول علامت حمله و نوع حمله دارای احتمالی است. این احتمال می‌تواند در دوره‌های زمانی توسط ماشین استنتاج و از روی جدول کارنامه حملات، به روزرسانی گردد؛ بنابراین جدول مربوط به علائم حمله احتمالات پیشین ما را تشکیل می‌دهند و جدول حملات ثبت شده احتمالات پیشین ما را تشکیل می‌دهند. جدول احتمال شرطی نیز به احتمال بین علائم و حمله مربوط می‌شود.

ما بین علائم نیز می‌تواند روابط پدر-فرزندی وجود داشته باشد. برای مثال آنتروپی جریان پدر ضریب همبستگی است؛ بنابراین در تولید جدول احتمال شرطی اگر علامتی دارای پدر باشد آنگاه داریم:

اگر پدر صحیح باشد آنگاه

اگر فرزند صحیح باشد به احتمال X درصد حمله رخ داده است.

اگر فرزند غلط باشد به احتمال $1-X$ درصد حمله رخ داده است.

در ابتدای کار، احتمال رخ دادن هر علامت حمله را پنجاه درصد در نظر می‌گیریم. لازم به ذکر است که این احتمال می‌تواند توسط متخصصین امر و یا از طریق سیستم خبره به روزرسانی گردد.

ساختر شبکه بیزین

ممکن است این سؤال در ذهن خواننده مطرح شود که چرا از شبکه‌های بیزین یا شبکه‌های باور استفاده شده است؟

باید گفت که می‌توان از روش‌هایی نظیر شبکه‌های عصبی و نظریه مجموعه‌های ناهمگون و دارای ابهام بهره برد اما برخی از معایب این روش‌ها به شرح ذیل است: نیاز به حجم زیادی از داده‌های نمونه جهت آموزش.

تفسیر بد نتایج تشخیص.

خوب عمل نکردن در مواجهه با روابط علت و معلولی.

این در حالی است که شبکه‌های بیزین توانایی بیان کردن موارد غیرقطعی را در یک ساختار منعطف دارند. در حقیقت این شبکه‌ها یک گراف جهت‌دار بدون دور می‌باشند که رأس‌های آن‌ها موارد غیرقطعی را نشان می‌دهد و لبه‌های آن‌ها احتمال مربوط بودن این موارد به یکدیگر را نشان می‌دهد. از طرف دیگر الگوریتم بیز از سایر الگوریتم‌های دیگر برای یادگیری مناسب‌تر است؛ زیرا برای آموزش دستگاه سریع‌تر عمل می‌کند.

با توجه به اینکه قواعد ما دارای احتمال می‌باشند از شبکه‌های بیزین برای جامه عمل پوشاندن به آن‌ها استفاده شده است. شکل (۳)، ارتباط بین علائم و همچنین ارتباط علائم با حمله انکار سرویس توزیع شده را نشان می‌دهد.

بر اساس تحقیقات صورت گرفته به این نتیجه رسیدیم که بهترین علائم برای تشخیص باتنت‌ها عبارت‌اند از:

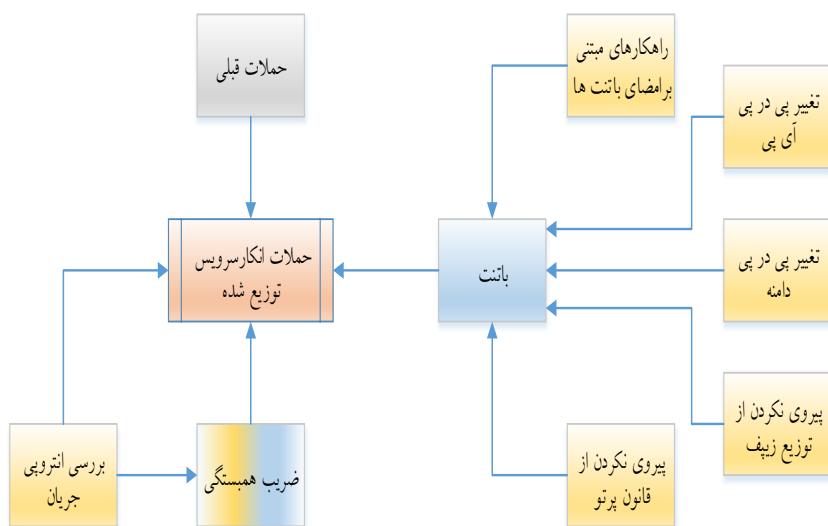
راهکارهای مبتنی بر امضا: اگرچه باتنت‌ها هر روز از تکنیک‌های جدیدتری استفاده می‌کنند اما تحقیقات نشان می‌دهد الگوی اکثر حملات تکراری است.

تغییر پی‌درپی آی‌پی: این تکنیک و تکنیک بعدی به دلیل اینکه جدیدترین تکنیک‌های مورد استفاده برنامه‌نویسان باتنت‌ها می‌باشند در تشخیص باتنت‌ها در نظر گرفته می‌شوند (یو، ۲۰۱۴: ۱۶).

تغییر پی‌درپی دامنه.

پیروی نکردن از توزیع زیپف: یکی از راههای تشخیص باتنت‌ها پیروی نکردن آن‌ها از توزیع زیپف است (زی و همکاران، ۲۰۰۹: ۵۴).

پیروی نکردن از قانون پرتو: باتنت‌ها از قانون پرتو پیروی نمی‌کنند (پاکسون و فلويد^۱، کروولا و بستاورس^۲، ۱۹۹۵: ۸۳۵؛ ۲۲۶).



شکل ۳. شبکه بیزین سیستم

همان‌طور که پیش‌تر نیز اشاره شد بهترین راه حل برای تشخیص حملات یک راه حل ترکیبی از تشخیص بر پایه ویژگی و تشخیص بر اساس آنتروپی جریان است. ترکیب دانش سیستم خبره با این راه حل ترکیبی به استنتاج و هوشمندی سیستم می‌انجامد.

همان‌طور که در شکل مشاهده می‌شود علائم اولیه که می‌توانند توسط کاربر مشخص شده و یا از جدول احتمال پیشین استفاده نمایند با رنگ نارنجی، علائم میانی که احتمال آن‌ها با توجه به جدول احتمال شرطی و از روی علائم اولیه به دست می‌آیند با رنگی آبی و

1. Paxson and Floyd
2. Crovella and Bestavros

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۷۵

حملات انجام شده قبلی که نیاز به محاسبه از روی جدول کارنامه حملات را دارند با رنگ خاکستری، مشخص شده‌اند. رنگ نارنجی-آبی مربوط به ضریب همبستگی به این معناست که این علامت هم متاثر از علامت آنتروپی جریان است و هم می‌تواند در صورت غیرمجاز بودن آنتروپی جریان توسط کاربر (و یا سنسورهای ورودی) تعیین گردد. با توجه به اینکه رابطه علت و معلولی بین علائم و حملات و دلایل به وجود آمدن آن‌ها و دانش سیستم غیرقطعی است، قواعد تولید شده بایستی دارای احتمال باشند. این قواعد به صورت "اگر...آنگاه...به احتمال..." بیان می‌گردند برای مثال اگر قاعده‌ای به این شکل داشته باشیم: اگر وجود باتنت اثبات گردد آنگاه حمله انکار سرویس توزیع شده رخ داده است.

به این معنی است که اگر وجود باتنت اثبات گردد آنگاه به احتمال ۱۰ درصد حمله انکار سرویس توزیع شده رخ داده است.

مقیاس بندی فازی

ایجاد جدول احتمال شرطی برای دانش تخصصی در کاربردهای واقعی به صورت غیردقیق بسیار مشکل است به عبارت دیگر نمی‌توان صرفاً یک عدد دقیق برای آن تعیین کرد. سخت‌ترین کار در ساختن شبکه‌های بیزین تبدیل این دانش تخصصی غیردقیق به احتمالات عددی است. در این سیستم توسط یک مقیاس بندی منطق فازی که در شکل (۴) نشان داده شده است این دانش تخصصی غیردقیق را به احتمالات عددی تبدیل می‌کنیم.



شکل ۴. مقیاس بندی منطق فازی

برای مثال می‌توان گفت زمانی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز کرده است و ضریب همبستگی نیز نامعتبر است حتی اگر تشخیص باتنت‌ها نامشخص باشند و حمله‌ای با این علائم از قبل هم رخ نداده باشد آنگاه رخ دادن حمله محتمل است یعنی به احتمال ۸۵ درصد حمله رخداده است.

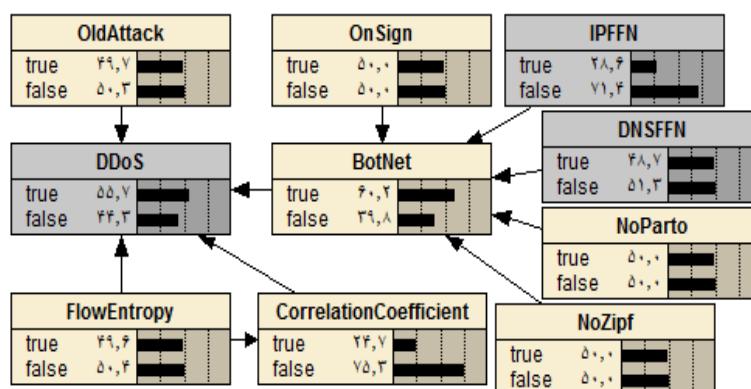
پیاده‌سازی سیستم

در این بخش شبکه بیزین مربوط به مقاله را توسط نرم‌افزار شبیه‌ساز نتیکا پیاده‌سازی نموده و پس از آن به پیاده‌سازی کامل سیستم توسط ویژوال استودیو ۲۰۱۵ و اس‌کیوال سرور ۲۰۱۴ می‌پردازیم.

در انتهای خواهیم دید که نتایج بدست‌آمده از طریق نرم‌افزار نتیکا تقریباً با نتایج حاصل از سیستم تشخیص حملات انکارسرвис توزیع شده ما منطبق است.

پیاده‌سازی توسط نتیکا

در ابتدا گره‌ها و ارتباط‌های لازم را که در شکل (۳) نشان داده شده ایجاد می‌نماییم. شکل (۵) شبکه بیزین حاصل از نتیکا را نشان می‌دهد.



شکل ۵. شبکه بیزین سیستم در نرم‌افزار نتیکا

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۷۷

بدیهی است که تمامی احتمالات از روی مطالعه و استنتاج شخصی در نظر گرفته شده است و با آموزش سیستم و به مرور زمان می‌تواند اصلاح گردد. لازم به ذکر است که این نرم‌افزار نمی‌تواند مانند یک سیستم خبره عمل نماید و تنها برای اثبات نتیجه حاصل از سیستم ما به کار برده شده است. جداول احتمالات را از روی علائم اولیه به طریق زیر مقداردهی می‌نماییم.

فرضیات جدول احتمال باتنت‌ها

تغییر پی‌درپی آی‌پی و تغییر پی‌درپی دامنه نمی‌توانند به صورت هم‌زمان مثبت باشند زیرا برنامه‌نویس باتنت یکی از این تکنیک‌ها را در آن واحد استفاده می‌کند؛ بنابراین احتمال مربوط به این سطراها x (از این طریق به نرم‌افزار نتیکا می‌فهمانیم که چنین چیزی نمی‌تواند اتفاق بیافتد) در نظر گرفته شده است.

تشخیص بر پایه ویژگی باتنت‌ها تأثیر 40 درصدی بر روی تشخیص باتنت دارد؛ یعنی در صورتی که این علامت وجود داشته باشد آنگاه به احتمال 40 درصد باتنت‌ها وارد عمل شده‌اند. تغییر پی‌درپی آی‌پی و تغییر پی‌درپی دامنه هر کدام 40 درصد تأثیر دارند، البته فقط یکی از آن‌ها می‌تواند در آن واحد رخ دهد. پیروی نکردن از قانون پرتو و توزیع زیپف به ترتیب دارای تأثیر احتمالی 5 و 15 درصدی می‌باشند. بنابراین جدول احتمال شرطی باتنت‌ها به شکل (۶) است.

OnSign	IPFFN	DNSFFN	NoPorto	NoZipf	true	false
true	true	true	true	true	x	x
true	true	true	true	false	x	x
true	true	true	false	true	x	x
true	true	true	false	false	x	x
true	true	false	true	true	100	0
true	true	false	true	false	85	15
true	true	false	false	true	95	5
true	true	false	false	false	80	20
true	false	true	true	true	100	0
true	false	true	true	false	85	15
true	false	true	false	true	90	10
true	false	true	false	false	80	20
true	false	false	true	true	70	30
true	false	false	true	false	75	25
true	false	false	false	true	60	40
true	false	false	false	false	65	35
false	true	true	true	true	x	x
false	true	true	true	false	x	x
false	true	true	false	true	x	x
false	true	true	false	false	x	x
false	true	false	true	true	70	30
false	true	false	true	false	75	25
false	true	false	false	true	60	40
false	true	false	false	false	65	35
false	false	true	true	true	60	40
false	false	true	true	false	65	35
false	false	true	false	true	55	45
false	false	true	false	false	60	40
false	false	false	true	true	70	30
false	false	false	true	false	75	25
false	false	false	false	true	65	35
false	false	false	false	false	70	30

شکل ۶. جدول احتمال شرطی باتنت‌ها

فرضیات جدول احتمال ضریب همبستگی

درصورتی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز نکند آنگاه دیگر لازم نیست که ضریب همبستگی چک گردد. احتمال ۱۰۰ درصدی غلط به همین خاطر گنجانده شده است؛ و

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۷۹

اگر آنتروپی از حدش تجاوز کرد آنگاه بایستی ضریب همبستگی چک گردد. احتمال ۵۰ درصدی هم برای این منظور قرار داده شده است. به دلیل محدودیت در نمایش شکل و همچنین تشابه جداول احتمال شرطی، از آوردن شکل جدول احتمال ضریب همبستگی و احتمال حمله خودداری نمودیم.

فرضیات احتمال حمله انکار سرویس توزیع شده

در صورتی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز کند آنگاه با احتمال ۵۰ درصد احتمال دارد که حمله‌ای رخداده باشد.

در سطرهایی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز کرده است و همچنین ضریب همبستگی هم شرایطش برآورده شده است حداقل ۸۵ درصد احتمال حمله داریم. در این شرایط تأثیر احتمالی باتنت و حملات قبلی به ترتیب ۵ و ۱۰ درصد است.

در سطرهایی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز نکرده است، ضریب همبستگی نمی‌تواند مثبت باشد و بنابراین این سطرها در نظر گرفته شده‌اند.

در سطرهایی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز کرده اما ضریب همبستگی منفی است تأثیر احتمالی آنتروپی جریان، حملات قبلی و باتنت به ترتیب ۳۰، ۵۰ و ۱۰ درصد در نظر گرفته شده است.

درنهایت در سطرهایی که آنتروپی جریان از حدش تجاوز نکرده و ضریب همبستگی هم منفی است تأثیر احتمالی حملات قبلی و باتنت به ترتیب ۵۰ و ۱۰ درصد در نظر گرفته شده است.

نکته: تمامی احتمالات مربوط به حمله انکار سرویس بر این اساس شکل گرفته است که "آنتروپی جریان‌های حمله یک روش مستقل از ویژگی حمله‌ها است و بر اساس تحقیقات صورت گرفته بهترین و دقیق‌ترین علامت برای تشخیص حملات سیل‌آسا است" بنابراین در صورت وجود و یا عدم وجود علامت آنتروپی تأثیر احتمالی حملات قبلی و باتنت دست‌خوش تغییرات می‌شوند. از طرف دیگر به دلیل این‌که در تمام موارد

نمی‌توان آنتروپی جریان و ضربی همبستگی را محاسبه نمود (هزینه مصرف منابع بالا نسبت به موارد دیگر و نیاز به سخت‌افزارهای جدید و سازگار برای محاسبه آنتروپی جریان و ضربی همبستگی) برآن شدیم تا راههای دیگری نظریه تشخیص باتنت‌ها را در تشخیص حمله دخیل نماییم. بدیهی است که تمامی احتمالات فوق با آموزش سیستم و به مرور زمان می‌تواند اصلاح گردد.

پیاده‌سازی سیستم

برای پیاده‌سازی شبکه‌های بیزین در داتنت از چارچوبی به نام اینفرادات‌نت استفاده کردہ‌ایم. اینفرادات‌نت الگوریتم‌های نوین انتقال پیام و روال‌های آماری مورد نیاز جهت انجام استنتاج بر روی مجموعه وسیعی از کاربردها را فراهم می‌کند. این چارچوب توسط محققان شرکت مایکروسافت توسعه داده شده است.
اینفرادات‌نت دارای سه الگوریتم برای استنتاج است:

- Expectation Propagation
- Variational Message Passing
- Gibbs Sampling

که ما از VMP استفاده کرده‌ایم زیرا توزیع را بر اساس پارامترها آموزش می‌دهد، نزدیک شدن به راه حل را تضمین می‌کند، راه حل یکسانی را برای زمان‌بندی و قالب‌بندی آغازین یکسان، تولید می‌کند.

پیاده‌سازی سیستم تولید مدل

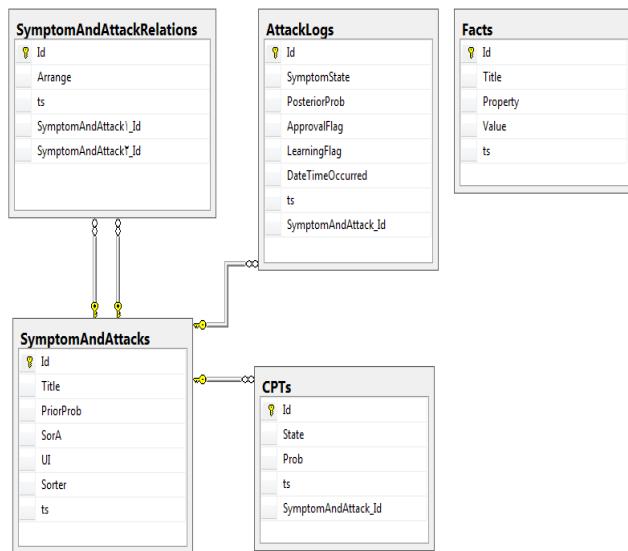
از آنجاکه از فن‌آوری Entity Code First استفاده شده است تولید مدل می‌تواند به صورت کاملاً پویا انجام پذیرد. درواقع درصورتی که در آینده نیاز باشد که عالم دیگری با انواع حملات دیگری به سیستم اضافه شود، به راحتی امکان پذیر خواهد بود. تولید مدل فقط در اولین بار اجراشدن پروژه صورت می‌گیرد و باز تولید مدل فقط زمانی انجام می‌پذیرد که تغییر ساختاری در مدل صورت گیرد.

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۸۱

همان‌طور که در شکل (۷) مشاهده می‌کنید مدل ما از جداول زیر تشکیل شده است:

علائم و حملات: علائم حمله و خود حمله در این جدول قرار گرفته (مدیریت بهتر و پویایی بیشتر) و با یک بیت از هم تمایز داده می‌شوند. این جدول حاوی احتمالات پیشین برای علائم اولیه است. علائم میانی و حملات، احتمال پیشین ندارند.

ارتباط بین علائم و حملات: توسط این جدول ارتباط بین علائم میانی-علائم اولیه و همچنین ارتباط بین علائم و حملات را مشخص می‌نماییم.



شکل ۷. دیاگرام سیستم

جدول احتمالات شرطی: مقادیر مربوط به احتمالات شرطی حملات و علائم میانی در این جدول نگهداری می‌گردند.

جدول کارنامه حملات: این جدول که در حقیقت همان جدول احتمالات پسین نیز است حاوی اطلاعات یک حمله از قبیل تاریخ، زمان، علائم حمله و ... است.

جدول حقایق: شامل حقایق موجود در رابطه با باتنت‌ها، علائم حمله، حدود مورد نیاز و ... است.

پیاده‌سازی سیستم خبره

حال نوبت به آن رسیده است که به نحوه پیاده‌سازی سیستم خبره پردازیم. همان‌طور که قبلًاً نیز اشاره شد تولید مدل فقط در اولین بار اجرا شدن پروژه صورت می‌گیرد و باز تولید مدل فقط زمانی انجام می‌پذیرد که تغییر ساختاری در مدل صورت گیرد.

تشخیص حمله

با مشخص شدن علائم ورودی توسط کاربر (البته این علائم می‌توانند از طریق سنسورها مقداردهی شوند که نیاز به پیاده‌سازی سخت‌افزاری دارد) سیستم شروع به بازیابی اطلاعات حملات قبلی می‌کند که دارای علائم مشابه با حمله فعلی هستند. درصورتی که حمله و یا حملاتی با علائم مشابه رخداده باشند آنگاه تعداد حملات درست تشخیص داده شده (حملات تشخیص داده شده قبلی که توسط متخصصان تائید شده باشند) را از تعداد حملات تشخیص داده شده اشتباه قبلی کسر می‌کند. حاصل در یک ضریب که از جدول حقایق برداشته می‌شود و قابل بهروزرسانی است گرفته می‌شود (مقدار پیش‌فرض یک درصد است). حاصل با آخرین احتمال درست تشخیص داده شده تجمعیع می‌گردد؛ و اما اگر هیچ حمله‌ای با علائم مشابه در سیستم رخداده باشد آنگاه سیستم احتمال رخدادن حملات قبلی مشابه را پنجاه‌درصد در نظر می‌گیرد زیرا ممکن است این حمله در دنیای واقعی رخداده باشد.

نکته: درصورتی که احتمال حملات قبلی این‌قدر تائید شده باشد که به بیشتر از صد درصد برسد مقدار آن را همان صد درصد در نظر می‌گیریم. همچنین درصورتی که احتمال حملات قبلی این‌قدر تکذیب شده باشد که احتمال آن منفی شده باشد احتمال آن را صفر در نظر می‌گیریم.

احتمال رخدادن علائم اولیه در صورت مشخص نبودن به صورت پیش‌فرض پنجاه‌درصد در نظر گرفته می‌شود که البته این مقدار از طریق آموزش سیستم (جلوی به آن خواهیم رسید) قابل بهروزرسانی است. درصورتی که علامت اولیه‌ای نامعتبر باشد مقدار آن را

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۸۳

صد درصد در نظر گرفته و اگر معتبر باشد مقدار آن را صفر درصد در نظر می‌گیریم. برنامه‌نویس باتنت در آن واحد فقط از یکی از تکنیک‌های تغییر پی‌درپی آی‌پی و یا دامنه استفاده می‌کند (یو، ۲۰۱۴: ۱۶)؛ بنابراین این موضوع را توسط نرم‌افزار واسط کترول می‌کنیم تا درصورتی که مثبت بودن علامت یکی از دو مورد، علامت دیگری منفی گردد. ضریب همبستگی فقط درصورتی که می‌تواند معتبر و یا نامعتبر باشد که آنتروپی جریان از حدش تجاوز کرده باشد (نامعتبر باشد) این موضوع نیز در رابط کاربری گنجانده شده است. جدول احتمال شرطی مربوط به ضریب همبستگی نیز فقط زمانی تشکیل می‌گردد که دارای مقدار نامشخص باشد.

سیستم توسط احتمال پیشین علاطم حمله و محاسباتی که بر روی حملات مشابه قبلی انجام داده است به استنتاج در رابطه با حمله پرداخته و نتیجه را در کارنامه حمله (به عنوان تاریخچه حمله) ثبت می‌کند. نتیجه ثبت شده دارای پرچم تائید نشده است و باقیستی توسط متخصصان تائید شود.

در انتها سیستم به ارائه اطلاعات آماری از حملات مشابه قبلی نظیر پیشینه و کمینه احتمال حملات درست تشخیص داده شده، تعداد تشخیص صحیح و اشتباه و همچنین تاریخ و زمان حملات می‌پردازد.

شکل (۸) نمایی از رابط کاربری سیستم تشخیص است. آخرین رکورد جدول نشان‌دهنده اولین حمله تشخیص داده شده با علاطم نامشخص است که احتمال را $57/5$ درصد محاسبه کرده است. به دلیل تکذیب تشخیص، رکورد بعدی دارای احتمال 57 درصدی است که در حقیقت نیم درصد احتمال حمله را به دلیل تکذیب متخصصان پایین آورده است. رکورد بعدی دارای احتمال 60 درصد است که در حقیقت به دلیل تائید تشخیص رکورد قبلی 3 درصد افزایش پیدا کرده است.



شکل ۸ نمایی از رابط کاربری سیستم

هر یک از علائم دارای سه حالت می‌باشد:
نامشخص: در این صورت احتمال حمله از روی استنتاج اطلاعات قبلی سیستم گرفته می‌شود.
نامعتبر: به این معنی است که علامت مربوطه رخ داده است.

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۸۵

معتبر: یعنی علامت مربوطه رخ نداده است.

تائید و تکذیب تشخیص توسط متخصصان

همان‌طور که در شکل (۹) نشان داده شده است در رابط کاربری صفحه‌ای گنجانده شده است تا متخصصان بتوانند از طریق آن حملات تشخیص داده شده را تائید نمایند. متخصصان می‌توانند در این صفحه با مشاهده نوع حمله، وضعیت علائم، تاریخ، زمان و احتمال تشخیص داده شده، در رابطه با تائید تشخیص، تصمیمات لازم را بگیرند. بدیهی است که رکوردهایی که تائید نشوند به صورت پیش‌فرض تکذیب شده در نظر گرفته می‌شوند.

سیستم تشخیص حملات (نکار سرویس توزیع شده)						
شناسه حمله	تاریخ و زمان	اخصال	وضعیت علائم	شناسه لای	برچم آموزش	برچم تأیید
9	۰۴:۰۹:۲۵ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.607	2222222	9	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۴:۰۸:۲۴ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.6109	2222222	8	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۴:۰۷:۱۲ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.6148	2222222	7	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۴:۰۷:۰۳ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.7337	2222201	6	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۴:۰۶:۴۲ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.6187	2222222	5	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۴:۰۶:۲۲ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.6026	2222222	4	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۳:۵۷:۲۵ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.5712	2222222	3	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۰۳:۵۷:۱۰ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.287	2222211	2	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف
9	۱۱:۱۷:۴۰ ۲۰۱۶/۰۴/۰۲	0.575	2222222	1	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/> وزیریش حذف

شکل ۹. بخش تائید و یا تکذیب تشخیص حملات

آموزش سیستم

به دو بخش تقسیم می‌شود. آموزش جدول احتمالات پیشین که مربوط به علائم اولیه می‌گردد. آموزش جدول احتمالات شرطی.

آموزش جدول احتمالات پیشین

ابتدا رکوردهایی از کارنامه حملات که در آموزش سیستم مشارکتی نداشته‌اند در قالب فهرستی از پایگاه داده گرفته می‌شوند (لیست اول). سپس فهرستی از علائم اولیه که توسط ستون "مرتب کننده" مرتب می‌گردد، تهیه می‌شود (لیست دوم). در مرحله بعد وضعیت علائم در لیست اول را از سمت چپ به راست به ترتیب مورد بررسی قرار می‌دهیم. در صورتی که علامت موردنظر نامشخص باشد (مقدار آن ۲ باشد) آنگاه در آموزش سیستم نقشی نخواهد داشت در غیر این صورت دو حالت وجود دارد. حالت اول نامعتبر بودن علامت است و حالت دوم معتبر بودن آن است. هر یک از حالت‌ها نیز می‌توانند تأیید شده و یا تکذیب شده باشند. هنگامی که علامتی نامعتبر باشد و تشخیص حمله نیز تکذیب شده باشد از آن به عنوان یک فاکتور مثبت در رابطه با علامت حمله استفاده می‌گردد. بر عکس هنگامی که علامتی نامعتبر باشد و تشخیص حمله تکذیب شده باشد و یا علامتی معتبر بوده و تشخیص حمله نیز تأیید شده باشد از آن به عنوان یک فاکتور منفی در رابطه با علامت حمله استفاده می‌گردد. فاکتورهای مثبت و منفی تجمعی گردیده و در ضریبی که از جدول حقایق خوانده می‌شود و دارای مقدار پیش‌فرض یک درصد است (که البته قابل به روزرسانی است) ضرب می‌شود و با احتمال پیشین قبلی علامت موردنظر تجمعی می‌گردد. منطق این آموزش در این است که اگر علامتی معتبر باشد و حمله هم تکذیب شده باشد و یا اگر علامتی نامعتبر باشد و حمله هم تأیید شود بنابراین می‌توان گفت که این علامت نقش مؤثرتری را باید ایفا کند و در غیر این صورت باید از نقش این علامت در تشخیص حمله کاست.

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۸۷

در پایان، سیستم تمامی رکوردهایی که در آموزش شرکت داده شده‌اند را توسط پرچم آموزش مشخص می‌کند و جدول احتمال پیشین را قبل و بعد از آموزش به کاربر نشان می‌دهد.

آموزش جدول احتمالات شرطی

در ابتدا احتمالات شرطی را در قالب یک لیست ترتیبی از پایگاه داده می‌گیریم سپس برای هر حالت موجود در لیست به جستجو در کارنامه حملات می‌پردازیم، رکوردهایی که با یک حالت تطابق دارند را فیلتر کرده و بر اساس تائید و تکذیب تشخیص جدا می‌نماییم. تائید را به عنوان فاکتور مثبت و تکذیب را به عنوان فاکتور منفی در نظر گرفته و پس از تجمعی در یک درصد (مقدار پیش‌فرض که قابل بروزرسانی است) ضرب می‌نماییم. سپس نتیجه را با احتمال قبلی تجمعی می‌نماییم.

بدیهی است که با این روش دیگر علاوه‌ی که دارای مقدار ۲ در پنج رقم اول کد ترنری وضعیت علامت خود می‌باشد دیگر در نظر گرفته نمی‌شوند.

برای مثال همان‌طور که در کارنامه حملات فرضی شکل (۱۰) مشاهده می‌شود: حمله انکار سرویس توزیع شده دو بار با علائم زیر صورت گرفته است.

راهکارهای مبتنی بر امضا = نامعتبر

تغییر پی در پی آی‌پی = نامعتبر

تغییر پی در پی دامنه = معابر

پیروی کردن از قانون پرتو = خیر

پیروی کردن از توزیع زیپ = خیر

آنتروپی جریان = نامشخص

ضریب همبستگی = نامشخص

سیستم تشخیص حملات انکارسرویس توزیع شده								
تایید و یا تکذیب تشخیص حملات								
شناسه حمله	تاریخ و زمان	احتمال	وضعیت علائم	شناخته لای	برچم آموزش	برچم تأثیرد	برچم حذف	ویرایش حذف
9	۰۳:۴۳:۴۶ ۲۰۱۶/۰۴/۰۳	۰.۵۹۶۵	0010022	2	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>
9	۰۳:۴۳:۱۷ ۲۰۱۶/۰۴/۰۳	0.6	0010022	1	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>

شكل ۱۰. یک کارنامه فرضی از حملات

پنج رقم اول مربوط به باتنت‌ها می‌باشند، به دلیل اینکه منطق فهرست‌های کشویی مربوط به رابط کاربری بر عکس منطق مربوط به جدول احتمالات شرطی است (برای درک راحت‌تر کاربر در انتخاب مقادیر صحیح) بنابراین پنج رقم اول که ۰۰۱۰۰ است را ابتدا به ۱۱۰۱۱ تبدیل کرده که معادل دسیمال آن برابر عدد ۲۷ می‌گردد. هر دوی این حملات تکذیب شده‌اند؛ بنابراین سیستم باقیستی در آموزش جدول احتمالات شرطی در حالت ۲۷ مربوط به باتنت‌ها ۲ درصد از احتمال شرطی قبلی کسر نماید.

به روزرسانی دستی مقادیر توسط متخصصان

در این سیستم امکانی فراهم شده است تا در صورت لزوم، متخصصان بتوانند به ویرایش رکوردهای موجود در جدول احتمالات شرطی، جدول احتمالات پیشین و جدول حقایق پردازنند.

مقایسه موردنی

برای این‌که به صحت و سقم نتیجه سیستم تشخیص حملات انکارسرویس توزیع شده پی ببریم، برآن شدیم تا نتایج حاصل از سیستم را با نرم‌افزار نتیکا و در شرایط یکسان مقایسه کنیم. برای برقراری شرایط یکسان باید سیستم تشخیص را طوری تغییر دهیم تا احتمال حملات قبلی را پیوسته پنجه‌دار صد در نظر بگیرد و از محاسبه احتمال حملات قبلی و آموزش خود صرف نظر کند؛ زیرا نرم‌افزار نتیکا نمی‌تواند مانند یک سیستم خبره عمل کند.

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۸۹

مثال اول: علامت تغییر پی درپی آی پی نامعتبر بوده و تغییر پی درپی دامنه معتبر است. مابقی علائم نامشخص می باشند. احتمال تشخیص حمله توسط نرم افزار نتیکا ۵۷/۳ درصد است و احتمال تشخیص حمله توسط سیستم ما برابر ۱/۵۸ است. اختلاف بین دو سیستم کمتر از یک درصد است که به دلیل تفاوت در الگوریتم استنتاج است.

مثال دوم: تغییر پی درپی آی پی نامعتبر، تغییر پی درپی دامنه معتبر، راه کارهای مبتنی بر امضاء نامعتبر و تغییرات آنتروپی جریان نامعتبر و مابقی علائم نامشخص می باشند. تقریبا هردو سیستم مقدار ۸۴ درصد را به دست آورده اند.

مثال سوم: تغییر پی درپی آی پی معتبر، تغییر پی درپی دامنه نامعتبر، توزیع زیپف نامعتبر، قانون پرتو نامعتبر، تغییرات آنتروپی جریان نامعتبر، ضریب همبستگی نامعتبر و مابقی علائم نامشخص می باشند. هردوی سیستم ها دقیقاً مقدار ۹۴ درصد را به دست آورده اند. بنابراین بر اساس سه مثال تصادفی فوق می توان گفت سیستم تشخیص حملات انکار سرویس توزیع شده ما به درستی کار می کند.

نتیجه گیری

حملات انکار سرویس توزیع شده هنوز هم وجود دارند و در آینده نیز وجود خواهند داشت چرا که این حملات جز جدالشدنی فضای سایبری هستند. به دلیل ماهیت فضای سایبری، حملات انکار سرویس توزیع شده و دفاع در برابر آنها یک نزاع تمام نشدنی میان مهاجمان و مدافعان است. هر بار که مدافعان یک روش دفاعی طراحی می کنند از آن طرف مهاجمان سعی در اختراق راهبرد یا روش جدید برای نفوذ به سیستم دفاعی جدید می کنند و بر عکس.

در این مقاله سعی شد تا با الهام گرفتن از روش ها و تکنیک های جدید و موفق موجود در مقاله ها و کتب معتبر دیگر و ترکیب آنها سیستمی ارائه شود که با بهره گیری از سیستم خبره به منظور آموزش و استنتاج به تشخیص حملات انکار سرویس توزیع شده پردازد. از مزایای سیستم ارائه شده می توان به موارد زیر اشاره نمود:

آموزش و به روزرسانی خودکار سیستم از طریق سیستم خبره.
قابلیت نصب سیستم بر روی انواع سیستم‌عامل‌ها و ماشین‌های مجازی.
قابلیت تغییر مدل با تغییر تکنیک‌ها و علائم حملات.

قابلیت تخمین احتمال حمله برای علائم نامشخص با استفاده از قوه استنتاج.
به نظر می‌رسد که تنها عیب سیستم هزینه‌های پردازشی آن است که به واسطه مضراتی که
حملات انکارسرویس توزیع شده ایجاد می‌کند قابل اغماض است.

توجه به این مهم ضروری است که حتی اگر یک سیستم دفاعی به حدی از بلوغ بررسد
که نفوذ به آن امکان‌پذیر نباشد بازهم با ظهور فن‌آوری‌های جدید ممکن است از پا در
بیاید. برای مثال رایانش ابری با قدرتی که می‌تواند در زمینه محاسبات تولید کند قادر به
پیدا کردن کلیدهای بزرگ، الگوریتم‌های رمزگاری پیچیده در کسری از زمان است.
علاوه بر این، با ظهور هر فن‌آوری جدید نمی‌توان تمامی نقاط آسیب‌پذیر آن را
به سرعت کشف و یا حتی پیشگویی کرد.

مشکل بزرگی که با آن روبرو هستیم عدم شناخت صحیح فضای سایبری است. برای
برطرف کردن مشکلات امنیتی فضای سایبری بایستی فهم بهتر و عمیق‌تری نسبت به آن
پیدا کنیم. به عنوان نشانه‌ای از این مورد می‌توان به مجلس تحقیقات آمریکا اشاره کرد که
به تازگی تحقیقی را بر روی دانش شبکه آغاز کرده‌اند¹. علاوه بر این، همان‌طور که
اینترنت و وب روزبه‌روز عظیم‌تر و پیچیده‌تر می‌گردد، ما با چالش‌های بیشتری در فهم
این شبکه‌های عظیم، مواجه می‌شویم. یکی از مسائل ضروری که با آن مواجه هستیم این
است که هنوز هم یک تئوری بنیادین امکان‌پذیر برای شبکه‌ها نداریم. این موضوع به‌طور
عادی توسط جامعه شبکه پذیرفته شده است که ما برای شبکه کمبود تئوری داریم.
اگرچه ابزارهای تئوری مختلفی برای مسائل خاص ارائه شده است اما این ابزار معمولاً
در یک بازه محدود مؤثر واقع می‌شوند. ابزار اصلی برای شبکه، تئوری گراف و تئوری
صف است. این تئوری‌ها نیز در سطح وسیعی توسعه داده شده‌اند، اما تمامی این توسعه‌ها

1. <http://www.nap.edu/catalog/11516.html>

تشخیص حملات انکار سرویس توزیع ... ۹۱

از هدف نهایی دور می باشند (یو، ۲۰۱۴: ۲۴).

اگر به سرعت به تاریخچه علم نگاهی بیندازیم، خواهیم فهمید که همیشه قبل از این که بشر واقعاً بخواهد شروع به کاری بکند، ابزارهای ریاضی لازم برای او فراهم بوده است. برای مثال، زمانی که آلبرت انیشتین از هندسه دیفرانسیل در کارهایش استفاده می کرد هندسه دیفرانسیل کاملاً به بلوغ خود رسیده بود. درنتیجه، بایستی دلگرم باشیم که ابزارهای ریاضی از قبل برای ما وجود دارند تا بتوانیم با استفاده از آنها، وب، اینترنت و شبکه های پیچیده را مدل کنیم. وظیفه ما درک عمیق این ابزار ریاضی و به کاربردن آنها در مسائل علوم کامپیوتر است. در صورت لزوم می توان حتی ابزار ریاضی جدیدی را برای حل مشکل اختراع کرد.

منابع

حمره کلایی. م.ح، شامانی. م.ر، شامانی. م.ج، (۱۳۹۲)، بهینه کردن الگوریتم کلونی مورچگان برای ردیابی آیپی حملات انکارسرвис، مجله عملی - پژوهشی پدافند الکترونیکی و سایبری، ۴، ۸۶-۷۷

- Choi.Junho, Choi.Chang, Ko.Byeongkyu, Kim.Pankoo, (2014), A method of DDoS attack detection using HTTP packet pattern and rule engine in cloud computing environment, *Soft Computing*, 18, 9, 1697-1703.
- Crovella. M. E, Bestavros. A, (1997), *Self-similarity in world wide web traffic: evidence and possible causes*, *IEEE/ACM Transactions on Networking*, vol. 5, no. 6, pp. 835–846.
- Hsin Lai. G, Chen. C.M, Jeng. B.Ch, Chao. W, (2008), *Ant-based IP traceback*, *Expert Systems with Applications*, 34, 4, 3071–3080.
- Moore. D, Shannon. C, Brown. D. J, Voelker. G. M, Savage. S, (2006), *Inferring internet denial-of-service activity*, *ACM Transactions on Computer Systems*, vol. 24, no. 2, pp. 115–139.
- Paxson. V, Floyd. S, (1995), *Wide area traffic: the failure of poisson modeling*, *IEEE/ACM Transactions on Networking*, vol. 3, no. 3, pp. 226–244.
- Pinzóna. Cristian I, Bajob. Javier, Pazb. Juan F. De, Corchadob. Juan M, (2011), S-MAS: An adaptive hierarchical distributed multi-agent architecture for blocking malicious SOAP messages within Web Services environments, *Expert Systems with Applications*, 38, 5, 5486–5499.
- Xie. Y, Yu. S. Z, (2009), *A large-scale hidden semi-markov model for anomaly detection on user browsing behaviors*, *IEEE/ACM Transactions on Networking*, vol. 17, no. 1, pp. 54–65.
- Yu. Shui, (2014), *Distributed Denial of Service Attack and Defense*, *SpringerBriefs in Computer Science*.
- Zhou.Wei, Jia.Weijia, Wen.Sheng, Xiang.Yang, Zhou.Waniei, (2013), Detection and defense of application-layer DDoS attacks in backbone web traffic, *Future Generation Computer Systems*, 38, 36-46.