

# Signature-Based Traffic Classification and Mitigation for DDoS Attacks Using Programmable Network DataPlanes

IEEE ACCESS

University of Athens

Aug 2021

3 citations

قوانین فیلترینگ برای مقابله با حملات منع خدمت توزیع شده بر پایه IP های مبدا یا جریان می باشند اما این روش مشکل مقیاس پذیری در حملات توزیع شده و حجیم امروزی (که با استفاده از IP های مبدا زیادی صورت می گیرد) دارد. روشی که ما ارائه می دهیم با استفاده از یادگیری ماشین نظارتی<sup>۱</sup> امضای<sup>۲</sup> بسته های مهاجم را به دست می آورد و قوانین<sup>۳</sup> فیلترینگ مربوط به امضا را نیز تولید می کند. برای تسریع پردازش از ماژولهای میانی که از XDP استفاده می کنند به عنوان DPI های برنامه پذیر استفاده می کنیم. الگوهایی که استخراج می کند از ترکیب چندین ویژگی<sup>۴</sup> شاخص پکتها به دست آمده اند و متقابلاً به الگوریتم های یادگیر ماشین داده می شوند تا آنها را به عنوان امضای عادی یا مهاجم طبقه بندی<sup>۵</sup> کند. امضاهای متخاصم تحت یک عملیات کاهش متناسب با بردار حمله<sup>۶</sup> (بنا به اپلیکیشن می توانند تغییر یابند) تعیین می شوند و سپس براساس آن امضاها، مجموعه ای مختصر از قوانین فیلتر تولید کنند، که منجر به تسریع رفع مخاطره<sup>۷</sup> می شود. روش مان را نیز با یک حمله حجیم DNS با معیار دقت طبقه بندی امضاها و نرخ فیلترینگ بسته ها ارزیابی کرده ایم. آزمایش های ما بر اساس دیتاست ترافیک های معمولی و مهاجم ضبط شده در محیط واقعی می باشد. رویکرد ما با روش های مبتنی بر مبدا با معیارهای شناسایی ترافیک های مهاجم، کاردینالیتی قوانین فیلتر و نرخ گذر مورد نیاز پردازش بسته ها در شبکه های امروزی مقایسه شده است. نتیجه می شود که روش مبتنی بر امضای ما از روش های شبیه به روش مبتنی بر IP دقت تشخیص بالاتری خواهد داشت.

**طریقه کار:** به طور خلاصه روش ما ترافیک را مدام مانیتور می کند و یک امضا از ترافیک براساس ویژگی های<sup>۸</sup> بردار حمله (انواع حملات مختلف) ارائه می دهد. امضاها با استفاده از روش های نظارتی یادگیری ماشین که به دنبال ویژگی ها (فیلدها) متمایز هستند، طبقه بندی میشود. این مدل ها نیز از قبل با یکسری دیتاست (بسته به نوع حمله و کاربرد شبکه) ترافیک مهاجم و معمولی آزمایش داده شده، سپس این امضاها طی یک عملیات کاهش می یابند و سپس قوانین فیلتری را براساس آن ها می سازند و بر روی middle box های مراکز اسکراب (XDP) قرار می دهند تا به تسریع روند مخاطره کمک کند.

<sup>1</sup> Supervised machine learning

<sup>2</sup> Signature

<sup>3</sup> rules

<sup>4</sup> Packet feature

<sup>5</sup> classify

<sup>6</sup> Attack vector

<sup>7</sup> mitigation

<sup>8</sup> Packet features(fields)

تعاریف:

**Programmable data-planes (eXpress Data Path):** راهکارهایی مثل p4 به ما این اجازه را می‌دهند تا پایپ لاین پردازشی یک المان شبکه را در خور کاربرد آن برنامه ریزی کنند (بدون سربار اضافی از لایه کنترلر). XDP یک data-plane نرم افزاری است که قبل از هر عملیات سنگین مربوط به شبکه اجرا می‌شود و امکان پردازش سریع بسته در سخت افزارهای COTS<sup>9</sup> (NIC های ارزان دارند) را فراهم می‌آورد (به جای استفاده از پلتفرم‌های اختصاصی). برنامه های XDP یا با زبان C نوشته شده‌اند و یا اینکه در محیط کارت شبکه ویا به طور مستقیم روی NICها (Netronome SmartNICs) اجرا می‌شوند. اطلاعات بسته‌هایی که پردازش می‌کنند در محیط‌های خاصی از حافظه به نام BPF<sup>10</sup> به صورت کلید-مقدار نگاشت<sup>11</sup> می‌شود. XDP برای هر بسته یک اقدام متناظر تعریف می‌کند:

- XDP\_DROP : دورانداختن
- XDP\_PASS : ارسال به استک شبکه
- XDP\_REDIRECT : هدایت به یک اینترفیس دیگر
- XDP\_TX : انتقال

در این مقاله از XDP برای برنامه ریزی مانیتورینگ و فیلتر بسته‌ها استفاده می‌کنیم. دقت شود که این برنامه‌ها باید چند شرط زیر را داشته باشند: bounded loops, fixed size data structure, 4096 BPF instructions per program, limited support of kernel functions.

**روشی مبتنی بر امضا:** روش‌های طبقه بندی و فیلتر ترافیک که تا به حال ارائه شده بر مبنای جریان یا بر مبنای امضا می‌باشند:

- مبتنی بر جریان: مبتنی بر خصوصیات جریان طبقه بندی می‌کنند
- مبتنی بر امضا: بیشتر در سامانه‌های تشخیص نفوذ استفاده می‌شود. در برابر حملات روز صفر ناایمن است. ابزاری به نام [22] ارائه شد که خصوصیتی با دفعات تکراری بیش از بقیه را شناسایی می‌کرد. همچنین راهکار DeepDefense بر مبنای RNN می‌باشد که ترافیک را در پنجره‌های لغزان زمانی جمع آوری می‌کند و در آرایه ای از خصوصیات<sup>12</sup> خلاصه می‌کند و سپس به RNN ارسال می‌کند. همچنین Cloudflare ابزاری برای تشخیص بی‌نظمی<sup>13</sup> بر پایه امضا به صورت سرویس ارائه می‌دهد. طبق اطلاعات ما این روش‌ها به صورت عمومی منتشر نشده‌اند و مقایسه با آنها امکان پذیر نمی‌باشد.

روشی که ما ارائه می‌دهیم نیز قابلیت شناسایی حملات روز صفر را دارد.

**معماری:**

<sup>9</sup> Commercial off the Shelf

<sup>10</sup> Berkely Packet Filter

<sup>11</sup> mapping

<sup>12</sup> Feature vecor

<sup>13</sup> anomaly

از چهارتا کامپوننت اصلی تشکیل شده است و تمامی این چهار مرحله اصلی به صورت پیوسته در بازه های زمانی<sup>۱۴</sup> ۱۰ ثانیه ای اجرا می شوند.

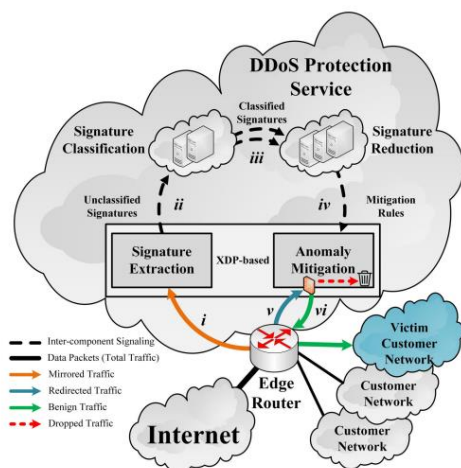


FIGURE 1. High-Level overview of the DDoS protection architecture.

**Signature Extraction:** بر اساس خصوصیات بردارهای ترافیکی مختلف (بعد از این که ترافیک های معمولی و مهاجم را بررسی کردیم و ویژگی ها-فیلدهای مهمشان را به دست آوردیم) ویژگی های مربوطه را از ترافیک عبوری استخراج می کند. و مدام ترافیک را توسط XDP ها پردازش می کند (علاوه بر XDP از هر متود دیگری که امکان دسترسی به فیلدهای بسته را داشته باشد می توان استفاده کرد).

نحوه انتخاب ویژگی ها درذیل توضیح داده شده است: به صورت کلی اینچنین است که بخش های اصلی سرایند بسته های پروتکل سواستفاده شده را انتخاب می کنیم.

از هر دو مجموعه داده های ترافیک عادی و مهاجم مربوط به یک بردار حمله برای آموزش یک Random Forest classifier استفاده می کنیم.

مجموعه ویژگی ها را با یک بردار امضای  $X = [x_1 x_2 \dots x_m]^T$  نشان می دهیم. هر امضای واحد  $X$  متناظر یک سطر در جدول مانیتور دیتا

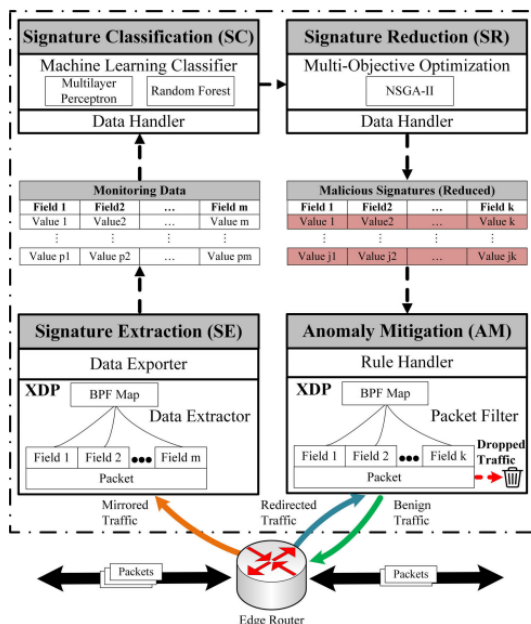


FIGURE 2. DDoS protection service component interactions.

در شکل زیر است. هر امضای بسته مشاهده شده مربوط به یک شمارنده است که در یک نقشه BPF مناسب (به عنوان مثال جدول هش) ذخیره شده است.

این ماژول شامل چندین نمونه<sup>۱۵</sup> می باشد که هریک مربوط به یک بردار حمله می باشند و شامل دو بخش زیر می باشند:

- **Data Extractor:** یک برنامه XDP در data-plane که کرنل که مقادیر سرایند بسته ها برای فیلدهای انتخابی را به همراه آدرس ISP (که برای شناسایی مقتول و ارسال آن به بخش اسکراپ-anomaly mitigation می باشد) ذخیره می کند.

<sup>14</sup> Time-interval

<sup>15</sup> instance

- **Data Exporter**: برنامه‌ای در فضای کاربر که امضاهای نگاشت شده BPF را به صورت یکجا به SC ارسال می‌کند.

**Signature Classification**: یک ماژول control-plane می‌باشد و اطلاعات امضاها بهش داده می‌شود و آنها را به کمک مدل‌های یادگیری ماشین نظارتی دسته بندی می‌کند(مهاجم یا عادی). و از امضاهای طبقه بندی شده برای تولید خط قانون استفاده می‌کند. از دویبخش data handler (بخش پیش پردازش مجموعه ویژگی‌های دریافتی توسط ماژول SE و نرمال سازی آنها) و MLclassifier تشکیل شده‌است.

**Signature Reduction**: این پروسه به صورت یک مسیله بهینه سازی چند هدفی (Patero) مدل می‌شود(با هدف کمترین تعداد امضا و همچنین به حداقل رساندن نرخ دورانداختن ترافیک‌های معمولی). و به کمک الگوریتم مرتب‌سازی ژنتیک، جواب بهینه یا همان زیر مجموعه حداقلی از ویژگی‌ها را در یک زمان محدود(ایده‌ال) می‌یابد. و تعداد امضاها را کاهش می‌دهد و آن امضاها را در BPF map های XDP ذخیره می‌کند و می‌توان بدین صورت packet matching در data-plane را انجام داد.

**Anomaly Mitigation**: همانند یک فایروال اسکراب است که در data-plane عمل می‌کند (XDP) و مجموعه امضاهای کاهش یافته به آن داده می‌شود. پکت‌های با مقصد مقتول به صورت توزیع شده به آن هدایت می‌شوند(مرحله V) و آنها را دور می‌اندازد درحالی که بسته های عادی را به مسیر یاب شبکه برمی‌گرداند (مرحله vi). از دویبخش تشکیل شده‌است:

- **Rule Handler**: لیستی از امضاهای مخرب مرتبط با IP قربانی را دریافت می‌کند، آنها را به عنوان قوانین فیلتر در BPF map نصب می‌کند.

- **packet Filter**: یک برنامه XDP در فضای کرنل که شبیه به data extractor در SE می‌باشد. ترافیک‌های به مقصد IP مقتول را دریافت می‌کند و فیلدهایشان بر اساس مجموعه امضاهای کاهش یافته استخراج می‌کند و مقادیرشان را با مجموعه ویژگی‌های قوانین فیلتر در BPF مقایسه می‌شوند. اگر تطابقی رخ دهد که توسط XDP\_DROP دورانداخته می‌شود و یا در غیراینصورت با XDP\_TX به مسیر یاب لبه شبکه ارسال می‌شود.

## ارزیابی:

اهداف ما بررسی کامپوننت‌های مختلف راهکارمان، بررسی الگوریتم طبقه بندی استفاده شده در SC و همچنین مقایسه روش مبتنی بر امضایمان با روش‌های مبتنی بر IP و جریان (با معیارهای: قابلیت شناسایی و فیلتر ترافیک‌های متخاصم، تعداد - قوانین فیلتر موردنیاز، عملکرد رفع مخاطره-فیلترینگ بسته‌ها) با استفاده از ترافیک های واقعی و تولیدی شامل ترکیبی از ترافیک مهاجم و عادی، می‌باشد.

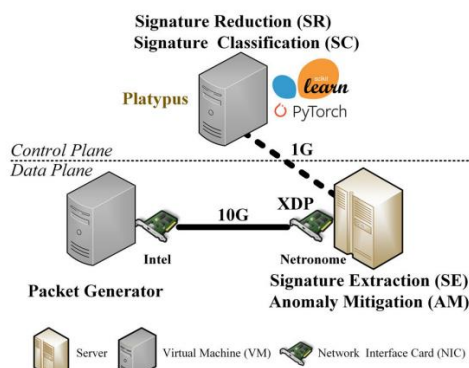


FIGURE 3. Proof-of-concept testbed setup.

**نتیجه گیری:** روش ما نه تنها برای DNS های حجیم بلکه برای همه حملات <sup>۱۶</sup> amplification DDoS می تواند کارا باشد.

## کارهای آتی:

- پیاده سازی روشهای طبقه بندی که به صورت توام و مرتبط با هم می توانند بردارهای حمله را با استفاده از تکنیک های یادگیری چند-وظیفه ای <sup>۱۷</sup> تشخیص دهند.
- پیاده سازی امکان شناسایی حملات لایه کاربرد با تمرکز بر روی ترافیک رمز شده.

سوالها، پیشنهادات و نکات:

چرا از XDP استفاده می کند؟

DSDK

---

<sup>16</sup> حملاتی که از پروتکل های آسیب پذیر استفاده می کنند تا حجم ترافیک زیادی را تولید کرده و روانه دستگاه مقتول کنند.

<sup>17</sup> Multi-task learning techniques