# Traceroute の発生間隔に基づく Crossfire 攻撃検知方式の誤検知率の解析

Analysis of False Detection Probability of Crossfire Attack Detection Based on Interval of Traceroute 仲原 愛美

上山 憲昭

Manami Nakahara

Noriaki Kamiyama

福岡大学 工学部 電子情報工学科

Faculty of Engineering, Fukuoka University

#### 1. はじめに

DDoS (distributed denial of service) と呼ばれる, 特定の サーバに大量のパケットを送り付けてサーバを機能不全とする 攻撃が頻繁に発生している. DDoS 攻撃は攻撃ターゲットとな 攻撃が頻繁に発生している。DDoS 攻撃は攻撃ターケットとなるサーバで到着パケットを観測することで検知・防御が可能である。しかし近年、特定のサーバではなく、複数のターゲットサーバ (TS) を含むターゲットエリア (TA) に至るネットワークのリンクを高負荷とすることで、TA ヘパケット到達不能とする Crossfire Attack (CFA) の問題が指摘されている [1][2]. CFA では攻撃対象がリンクであるためサーバにおける検知が 困難であり、効率的・効果的な検知・防御方式の実現が課題である、CFAでは攻撃対象リンクを選定するため攻撃に先立ち、攻撃に用いる大量のボットから TS に対し大量の traceroute が 発生する特徴がある.そこで筆者らは traceroute の発生間隔 から CFA の攻撃に用いられるボットを検知する方式を提案し, 提案方式が正常ホストの誤検知を抑制しつつボットを高精度に 検知することを示した [3]. しかし検知閾値の最適な設定法は未解決である。そこで本稿では、正常ホストの誤検知率の許容最大上限を設定し、それを満足する閾値を設定できるように、閾 値に対する正常ホストの誤検知確率を簡易的な式で導出する.

### 2. Traceroute の発生間隔に基づく CFA 検知法

CFA では攻撃者はまず、多数のボットから TA 内の多数の公開サーバ (Web サーバ等) に対し traceroute を行うことで、TA 内のホスト宛てのフローの多くが経由する少数のリンク (攻撃対象リンク) を発見する. 次に多数のボットから TA の周囲に存 在する多数の公開サーバ (デコイサーバ) に対し traceroute を 行い、攻撃対象リンクをフローが経由するボット・デコイサー バ組を選定する。そして選定したボット・デコイサーバ間に、 検知されない程度の少量の正常なトラヒックを発生させること 攻撃対象リンクを過負荷にする

[3] で提案した方式では、TS が短い時間内に複数のボットからの traceroute のターゲットとなる特徴を利用して、閾値時間  $T_d$  内に連続して traceroute を受けたサーバを TS として検出 してターゲットサーバリスト (TSL) に挿入し、TSL に含まれるサーバに対して閾値時間  $T_s$  内に連続して traceroute を行ったホストをボットとして検知しブラックリスト (BL) に挿入す る.そして BL に挿入されたホストが送信した traceroute の 返信パケットを廃棄することでボットの攻撃リンク選定作業を 妨害したり、またはボットが送信した攻撃トラヒックを遮断す ることで CFA を防御する

任意のルータにおいて、発もしくは着 IP アドレスをキーとするハッシュテーブルを用いて BLと TSLを各々作成する. ルー タが traceroute の ICMP パケットで TTL が 0 となるパケットを受信すると,発ホスト (着サーバ)IP アドレスをキーとしてハッシュテーブルに現在時刻を記録する. その際に,既に記録 された値と現在時刻との差分が  $T_s(T_d)$  以下である場合に、その発ホスト (着サーバ) をボット (TS) として検出し、BL(TSL) に挿入する.ただし通常,1回の traceroute において複数回の ICMP パケットが送信されることから、ハッシュテーブルには 相手ホストの IP アドレスも記録し、相手が記録された IP ア ドレスと同じである場合にはボットや TS として検出しない.

### 3. 正常ホストの誤検知確率の導出

正常ホストが人気順位 k のサーバ  $S_k$  を traceroute の相手として選択する確率  $z_k$  は  $Z_k$  は  $Z_k$  は  $Z_k$  に多ってとから、  $Z_k$  である。ボットの数と比較して正常ホストは圧倒的に多いことから、  $Z_k$  である。  $Z_k$  になっている。 挿入確率の導出においてサーバにボットから到着する traceroute は無視する。全正常ホストからの traceroute 発生間隔の分布 を q(t) とする。測定期間内に j 回の traceroute を正常ホストから受けたサーバが TSL に挿入される確率 w(j) は,w(j) =  $1-(1-q(T_d))^{j-1}$ . 全正常ホストからの traceroute 平均発生間隔が  $\lambda_{n,all}$  のとき,正常ホストが測定期間 M 中に j 回の traceroute をサーバ  $S_k$  に対し行う確率  $g_k(j)$  は,平均が

 $B_k = M z_k \lambda_{n,all}$  のポアソン分布に従うと仮定すると,  $g_k(j) =$  $B_k{}^j e^{-B_k}/j!$  となる。サーバ  $S_k$  が TSL に挿入される確率  $W_k$  は, $W_k=\sum_{j=1}^\infty g_k(j)w(j)$  となる.

測定開始時において既に TSL が作成されていることを想 定し,次に正常ホストの誤検知確率を導出する. $F_n(x)$  を正 常ホストが x 以下の時間間隔で traceroute を行う確率とす る. 1 組の連続する 2 回の traceroute によって,ある正常ホストが検知される確率  $D(T_s)$  は,S をサーバの集合とする  $\mathcal{L}, \ D(T_s) = \sum_{k1 \in \mathbf{S}} \sum_{k2 \in \mathbf{S}, k2 \neq k1} z_{k1} z_{k2} W_{k1} W_{k2} F_n(T_s) \ \mathcal{L}$ なる. q 回の traceroute を行った正常ホストが検知される確率は  $P_n(T_s)=1-(1-D(T_s))^{q-1}$  となる。各正常ホストの traceroute 実施間隔の平均値を  $1/\lambda$  とすると,ある正常ホス トが測定期間中に k 回の traceroute を行う確率 h(k) は平均 が  $A=M\lambda$  のポアソン分布に従うので、 $h(k)=A^ke^{-A}/k!$  となる.これらを用いて各正常ホストの誤検知確率は  $p_n=\sum_{k=0}^{\infty} P_k(k) k!$  $\sum_{k=1}^{\infty} P_n(k)h(k) となる.$ 

### 4. 性能評価

正常ホストの traceroute の発生時間間隔の分布  $F_n(x)$  とし て、WIDEのバックボーンネットワークで取得された公開パケットトレースデータを分析して作成した分布を用いた.また、 q(t) に関しても実際の分布を用いた。図 1(a) に  $F_n(x)$  を示す。図 1(b) に 3 節で導出した式で計算された誤検知率と、計算機 シミュレーションにより得られた誤検知率 FPR を各々、閾値  $T_s$  に対してプロットする. 正常ホストの誤検知率は図 1(a) に  $T_s$  に対してフロットする。 止常ボストの誤検知率は図 I(a) に示した  $F_n(x)$  と似た傾向を示し、 $T_s$  の増加に伴い FPR は増加するが、 $T_s$  が 7 秒程度より大きくなると FPR の増加率が大きくなる。  $T_s$  が 7 秒程度より小さい場合には解析による FPR の推定値はシミュレーション値とよく一致するが、 $T_s$  がそれより大きな場合は誤差が見られる。 誤差が生じた原因について シミュレーションにおいて正常ホストの traceroute 発生 間隔は実際の分布を用いているが、導出式では指数分布に従う 同層は美原の方布を用いているが、毎日式では自奴方布に従うと仮定したためであると予想される。そこで、ポアソン分布に従うと仮定した  $g_k(j)$ , h(k) に関してシミュレーションによって得られた値を用いたグラフもプロットする。この場合、解析値とシミュレーション値の誤差はほぼ一致する。以上のことから、 $T_s$ が7秒程度より小さい場合には、3節で導出した誤検知確率式は良好な推定精度が得られることが確認できた。

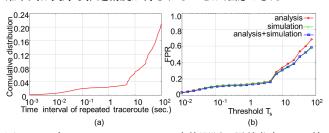


図 1: (a) 各ホストの Traceroute 実施間隔の累積分布, (b) 検 知閾値 Ts に対する正常ホスト誤検知確率

謝辞 本研究成果は、JSPS 科研費 18K11283 の助成を受けた ものである. ここに記して謝意を表す.

## 参考文献

[1] W. Rafique, et al., CFADefense: A Security Solution to Detect and Mitigate Crossfire Attacks in Software-Defined IoT-Edge Infrastructure, HPCC 2019

[2] R. Rasool, et al., Cyberpulse: A Machine Learning Based Link Flooding Attack Mitigation System for Software Defined Networks, IEEE Access, 2019 [3] 仲原愛美, 上山憲昭, Traceroute の発生間隔に基づく Cross-

fire Attack の検知, 信学会 2020 年ソ大会, 2020 年 9 月