

システムコール系列に基づく クリプトジャッキング検知の回避攻撃耐性評価

O 嶋根 蛍太郎¹, 依田 みなみ¹, 松野 裕 ¹ ¹日本大学

背黒

- クリプトジャッキング攻撃におけるホスト型検知では、プロセスのシステムコール系列を入力とし、機械学習モデルで判定する手法が研究されている
- 一方で,検知回避を狙う攻撃に対して脆弱となる可能性が 指摘されている^[1]

目的

- 検知回避攻撃に対する検知の耐性を定量化
- ノイズによるハッシュレート低下を定量化
- 検知回避攻撃に対して有効な防御戦略の指針を明確にする

脅威モデル

想定する回避攻撃

マイニング処理と軽量ノイズスレッドを並行実行させ、系列に無害なシステムコールを混在させる

目的

システムコール系列のパターンをノイズで崩し、検知を回避する(Recall低下)

方法

データ処理の流れ



図1. データ処理フロー

観測

一定時間で採掘を行い、システムコール系列とハッシュレート(H/s) を収集

ベクトル化/分類

系列を n-gram 特徴量に変換(n=5/10/35/40/50) RNN / SVM / kNN / DT / MLP で二値判定

ノイズ制御

ノイズスレッドを並行実行し無害なシステムコールを混在 ノイズ挿入率 (0%, 10%, …,90%) を変化させて評価

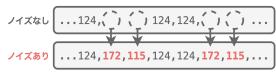


図2. システムコールのノイズ挿入例

総収集時間

約7時間30分(15分 × ノイズ挿入率0-90% × 各3ラン)

実験結果などの詳細はこちら



評価

- ノイズ挿入率を10%刻みで変化させて評価(0-90%)
- ・ 検知性能は Recall で比較
- 採掘効率はハッシュレート (H/s) で比較

結果

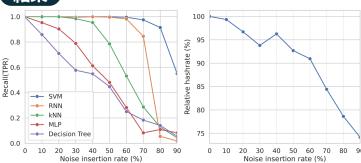


図3. ノイズ挿入率と Recall (モデル別)

図4. ノイズ挿入率と相対ハッシュレート

表1. ノイズ挿入率 50.5% におけるモデル別性能 (Recall/FPR/Precision/F1)

Model	Recall(TPR)	FPR	Precision	F1
Decision Tree	46.44%	0.01%	99.99%	63.42%
MLP	48.71%	0.57%	98.84%	65.26%
kNN	79.87%	0.00%	100.00%	88.81%
RNN	99.83%	0.00%	100.00%	99.92%
SVM	100.00%	0.00%	100.00%	100.00%

- SVM/RNN は高ノイズ挿入率でも Recall を維持
- DT/MLP/kNN は取り逃し増
- ノイズ挿入率増でハッシュレートは概ね低下(単調傾向)

考察

ノイズ挿入下でもRNNの Recall 低下は比較的緩やかであり、 時系列モデルとして局所的ノイズの影響を受けにくいことが その一因と考えられる。

ノイズ挿入率を90%まで高めても、採掘効率はベース比で約75%を維持しており、性能低下と収益確保の両立という観点で攻撃者にとって有効な回避策となり得る.

まとめ・今後の課題

ノイズ挿入は採掘効率を大きく落とさずに検知性能を低下させる有効な回避手段(特にDT/kNN/MLP)である.一方で,高いノイズ挿入率下における検知性能の維持は,今後の課題の一つと考えられる.

