

**Alunos:**

Jonas Aguiar Junior  
Keli Tauana Prass Ruppenthal  
Leonardo de Jesus Diz Conde

## **1. Título da Proposta**

Análise Automatizada de Indicadores de Ameaça Cibernética Utilizando Técnicas de Processamento de Linguagem Natural

## **2. Resumo**

Este projeto desenvolve um sistema automatizado que integra TheHive, VirusTotal e Processamento de Linguagem Natural (PLN) para analisar indicadores de ameaça (IPs, domínios, hashes) e enriquecer alertas com comentários gerados automaticamente. O código apresentado corresponde à etapa de análise textual via NLP, classificando relatórios do VirusTotal em maliciosos, suspeitos ou benignos com base em técnicas supervisionadas (Machine Learning) e regras heurísticas (palavras-chave), reduzindo a carga manual de analistas de segurança.

## **3. Introdução e Caracterização do Problema**

Em ambientes de Security Operations Center (SOC), analistas enfrentam um volume crescente de alertas, muitos deles envolvendo a verificação de indicadores de comprometimento (IOCs) em ferramentas como VirusTotal. Esse processo é manual, repetitivo e demorado, levando a atrasos na resposta a incidentes. Além disso, a interpretação de relatórios técnicos exige conhecimento especializado, sobrecarregando equipes. A solução proposta automatiza a análise textual desses relatórios, combinando NLP e integração com APIs para acelerar a triagem de ameaças.

## **4. Proposta de Solução**

O sistema segue um fluxo modular:

- I. **Recepção no TheHive:** Alertas com IOCs são disparados.
- II. **Consulta ao VirusTotal:** A API do VirusTotal obtém relatórios completos sobre os IOCs.
- III. **Análise com NLP:**
  - A. **Pré-processamento:** Limpeza do texto (tokenização, remoção de stopwords, normalização).

**B. Classificação:**

1. **Modelos supervisionados:** Pipelines com BoW/TF-IDF + Naive Bayes/SVM.
2. **Regras heurísticas:** Pontuação baseada em palavras-chave (ex: "malware" = +2 pontos).

**C. Ensemble:** Combina previsões dos modelos e regras para decisão final.

- IV. **Geração de Comentários:** Explicações automáticas baseadas em estatísticas do relatório (ex: número de AVs que detectaram malícia).
- V. **Inserção no TheHive:** O comentário é adicionado ao alerta via API.

## 5. Fontes de Dados

- **Relatórios do VirusTotal:** JSONs estruturados com campos como `last_analysis_results` (detalhes de antivírus) e `last_analysis_stats` (contagem de detecções).
- **Dados de Treino:** Relatórios históricos rotulados manualmente (ex: "malicioso" se  $\geq 5$  AVs detectaram ameaça).
- **Palavras-Chave:** Listas curadas (ex: `KEYWORDS_MALICIOUS = {"malware", "phishing"}).`

## 6. Experimentos realizados

### Pré-processamento:

- Testou-se a eficácia da limpeza com spaCy e nltk (ex: impacto da remoção de stopwords).

### Modelos de ML:

- Compararam-se **Bag-of-Words (BoW) + Naive Bayes** vs. **TF-IDF + SVM Linear**.
- Avaliação com métricas (precision, recall, F1-score) via `classification_report`.

### Regras Heurísticas:

- Validação manual para ajuste de pesos (ex: "malicioso" se  $\text{score} \geq 4$ ).

### Ensemble:



- Verificou-se a acurácia da votação majoritária entre ML e regras.

## 7. Resultados alcançados

*** bow_nb ***				
	precision	recall	f1-score	support
benigno	0.93	1.00	0.97	14
malicioso	0.67	1.00	0.80	2
suspeito	1.00	0.50	0.67	4
accuracy			0.90	20
macro avg	0.87	0.83	0.81	20
weighted avg	0.92	0.90	0.89	20

  

*** tfidf_svc ***				
	precision	recall	f1-score	support
benigno	0.82	1.00	0.90	14
malicioso	0.50	0.50	0.50	2
suspeito	1.00	0.25	0.40	4
accuracy			0.80	20
macro avg	0.77	0.58	0.60	20
weighted avg	0.83	0.80	0.76	20

```
Indicador suspeito com 0 alertas. IP 202.131.82.244, ASN 'Cambo TechnologyISP Co.,Ltd' (KH). Monitoramento contínuo é recomendado.
■ benigno_66-249-64-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 63 detecções limpas. IP 66.249.64.0, ASN 'GOOGLE' (US). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-70-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 62 detecções limpas. IP 13.70.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (HK). Sem sinais de risco atuais.
■ malicioso_64-62-197-238.txt -> MALICIOSO
Indicador classificado como malicioso com 11 detecções confirmadas. O IP 64.62.197.238 pertence ao ASN 'HURRICANE' (US), com reputação -2. Tags: . Recomenda
do bloqueio e investigação.
■ suspeito_103-241-67-157.txt -> SUSPEITO
Indicador suspeito com 2 alertas. IP 103.241.67.157, ASN 'KAMATERA' (ES). Monitoramento contínuo é recomendado.
■ benigno_13-66-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 62 detecções limpas. IP 13.66.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (US). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_42-179-217-67.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 0 detecções limpas. IP 42.179.217.67, ASN 'CHINA UNICOM China169 Backbone' (CN). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-72-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 0 detecções limpas. IP 13.72.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (US). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-76-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 63 detecções limpas. IP 13.76.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (SG). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_101-32-214-229.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 0 detecções limpas. IP 101.32.214.229, ASN 'Tencent Building, Kejizhongyi Avenue' (HK). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-75-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 62 detecções limpas. IP 13.75.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (HK). Sem sinais de risco atuais.
■ suspeito_41-141-11-43.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 59 detecções limpas. IP 41.141.11.43, ASN 'MT-MPLS' (MA). Sem sinais de risco atuais.
■ suspeito_27-112-79-160.txt -> SUSPEITO
Indicador suspeito com 2 alertas. IP 27.112.79.160, ASN 'PT Cloud Hosting Indonesia' (ID). Monitoramento contínuo é recomendado.
■ suspeito_103-243-242-61.txt -> SUSPEITO
Indicador suspeito com 0 alertas. IP 103.243.242.61, ASN 'PacketFabric Japan Co., Ltd.' (JP). Monitoramento contínuo é recomendado.
■ suspeito_201-231-83-229.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 60 detecções limpas. IP 201.231.83.229, ASN 'Telecom Argentina S.A.' (AR). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-80-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 62 detecções limpas. IP 13.80.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (NL). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-74-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 62 detecções limpas. IP 13.74.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (IE). Sem sinais de risco atuais.
■ benigno_13-82-0-0.txt -> BENIGNO
Indicador benigno com 63 detecções limpas. IP 13.82.0.0, ASN 'MICROSOFT-CORP-MSN-AS-BLOCK' (US). Sem sinais de risco atuais.
```

Cases / #16 / Description

Enter a case number

CREATE CASE +

#16 IP observado como possível atividade suspeita

Id ~122962160

Created by Leonardo

Created at 19/05/2025 09:23

SEVERITY: HIGH

TLP: AMBER

DAD: AMBER

Assignee

Leonardo

Status

New

General

Tasks (0)

Observables (1)

TTPs (0)

Attachments

Timeline

Pages

History

Title

IP observado como possível atividade suspeita

Tags

Tags

Description

Foi detectada comunicação entre o ambiente interno e o IP que requer análise de reputação.

Análise PLN:

Indicador classificado como benigno com 57 mecanismos classificando como inofensivo. O IP 172.105.218.179 pertence a 'Akamai Connected Cloud' e não apresenta sinais atuais de risco.

## 8. Conclusões e trabalhos futuros

A solução reduz significativamente o tempo de triagem de IOCs ao automatizar a análise textual com NLP, garantindo **consistência e rastreabilidade** (via comentários no TheHive). A abordagem híbrida (ML + regras) melhora a robustez, especialmente para casos limítrofes. No entanto, ainda há muito a ser melhorado, visto que quando comparado ao desempenho de um LLM neste cenário, os resultados são bastante completos. Aqui, o link do repositório onde se encontra o projeto: <https://github.com/jonasaguiairj/thehive-pln-alert-classifier.git>

### Trabalhos Futuros:

**Expansão do Dataset:** Incorporar mais relatórios rotulados para refinar os modelos.

**Integração em Tempo Real:** Acionar o pipeline automaticamente via webhooks do TheHive.

**Análise Multimodal:** Combinar NLP com metadados (ex: reputação de IP) para maior precisão.

**Feedback de Analistas:** Usar classificações manuais para ajuste contínuo (active learning).

## 9. Referências

Jurafsky, D., & Martin, J. H. (2024).  
Speech and Language Processing (3rd ed.). Pearson.

Bird, S., Klein, E., & Loper, E. (2009).  
Natural Language Processing with Python (1st ed.). O'Reilly.

ROCHA, R. SOAR Automation for CSIRT Teams. LinkedIn, 2024. Disponível em:  
[https://www.linkedin.com/posts/romrocha\\_soar-automation-csirt-activity-7224103678842986497-XfBA/](https://www.linkedin.com/posts/romrocha_soar-automation-csirt-activity-7224103678842986497-XfBA/). Acesso em: 28 abril. 2024.