# Detectando Malwares com Técnicas Baseadas em Machine Learning

Gian Giovanni Rodrigues da Silva

Jessyca Jordanna Barroso de Moraes

Tammy Hikari Yanai Gusmão

Thalita Naiara Andre Alves

### O problema

### **INTRODUÇÃO**

- Malwares: ameaças mais eficazes na área de cibersegurança;
- Modificar e aumentar a complexidade de códigos maliciosos objetivando explorar falhas na segurança de sistemas.

#### **CONTEXTO**

- Malwares são comumente utilizados para desencadear um amplo escopo de ataques à segurança;
- Exemplos de malwares:
  - Vírus, Trojan Horse, Spyware,
    Worm.

### O problema

### **DESCRIÇÃO**

- Urgente necessidade de métodos de detecção de malware;
- Aplicar modelos de Machine Learning (ML), para podem ser de grande valor para a segurança de sistemas.

#### **OBJETIVOS**

- Geral:
  - Comparar performances de diferentes técnicas de ML, para detectar malwares;
- Específicos:
  - Selecionar técnicas para serem utilizadas no contexto do trabalho.
  - Comparar e analisar os resultados obtidos das técnicas utilizadas.

# Metodologia

### **DATASET**

- 100.000 dados de observação;
- 35 atributos;
- 50.000 classificados como malware e o restante como benign (benigno).

### **FEATURES**

- Calcular a correlação entre todas as variáveis do dataset;
- Mapa de calor de correlação de Pearson;
- Correlação fraca ou forte e positiva ou negativa.

### **TRATAMENTO**

- Discretizar a variável target em 0 (benign) e 1 (malware);
- Dividir o dataset em 70% de observações (70.000) para aprendizado e 30% para teste (30.000);
- Aplicando os modelos KNN, Decision Tree e Random Forest.

### Técnicas de Machine Learning

### **KNN**

### **Decision Tree**

#### Random Forest

- Algoritmo de aprendizagem de máquina supervisionado;
- Definição de k para aplicação da métrica de similaridade;
  - DistânciaEuclidiana
- A capacidade de predição não vem do aprendizado.

- Algoritmo de aprendizagem de máquina supervisionado;
- Baseado na divisão dos dados em grupos similares;
- Problemas de classificação quanto de regressão;
- Tende a sofrer sobreajuste.

- Forma de resolver o problema de sobreajuste das árvores de decisão;
- Define essencialmente uma coleção de árvores de decisão;
- Cada árvore pode fazer um bom trabalho de previsão;
- Cálculo da média dos seus resultados.

### Métricas de classificação

#### Acurácia

- Cálculo da divisão do total de acertos (positivos e negativos);
- Datasets balanceados.

#### Precisão

- Divisão entre o número de exemplos classificados corretamente e a soma desse número com o total de exemplos classificados erroneamente;
- Dentre todas as classificações da classe Positivo que o modelo fez, quantas estão corretas.

### Sensibilidade

- Proporção ou porcentagem de classificações positivas que foram identificadas corretamente;
- É mais indicada para uma situação em que os falsos negativos são considerados mais prejudiciais que os falsos positivos.

### Métricas de Classificação

#### F1-Score

- Média harmônica entre precisão e sensibilidade;
- F1-Score baixo é um indicativo de que ou a precisão ou a sensibilidade está baixa;
- Mais indicado para datasets com classes proporcionais e para um modelo que não emite probabilidades.

**Observação:** Foram aplicados diferentes valores nos parâmetros *macro* e *weighted average* das métricas de precisão, sensibilidade e f1-score.

## Resultados

### Método KNN

KNN:	precision	recall	f1-score	support
benign malware	0.99180 0.98866	0.98870 0.99177	0.99025 0.99022	15050 14950
accuracy macro avg weighted avg	0.99023 0.99024	0.99024 0.99023	0.99023 0.99023 0.99023	30000 30000 30000

### Método Decision Tree

Decision Tree:	precision	recall	f1-score	support
benign malware	0.99615 0.99672	0.99674 0.99612	0.99645 0.99642	15050 14950
accuracy macro avg weighted avg	0.99643 0.99643	0.99643 0.99643	0.99643 0.99643 0.99643	30000 30000 30000

### Método Random Forest

Random Forest:	precision	recall	f1-score	support
benign malware	0.99728 0.99699	0.99701 0.99726	0.99714 0.99712	15050 14950
accuracy macro avg weighted avg	0.99713 0.99713	0.99713 0.99713	0.99713 0.99713 0.99713	30000 30000 30000

# Conclusão

### Foi observado que:

- Similaridade de comportamentos entre algumas métricas dos modelos e em seus parâmetros macro e weighted average.
- Para a detecção de malwares no dataset escolhido, o Random Forest teve o melhor desempenho em todos métricas utilizadas.



# Obrigado!