

Malware-XAI

Presentation by **Adolfo Mora Córdova**
Noviembre 11, 2025

Introducción

La IA en ciberseguridad funciona como caja negra: es difícil validar el porque una alerta es disparada o como se deciden las acciones.

Lo cual reduce la confianza y complica las auditorias ya las mejoras del modelo.

Se requiere transparencia, seguridad y fiabilidad en entornos sensibles (IDS, SOC, etc.)

PROPOSED FRAMEWORK

Malware-XAI

1 Explicabilidad

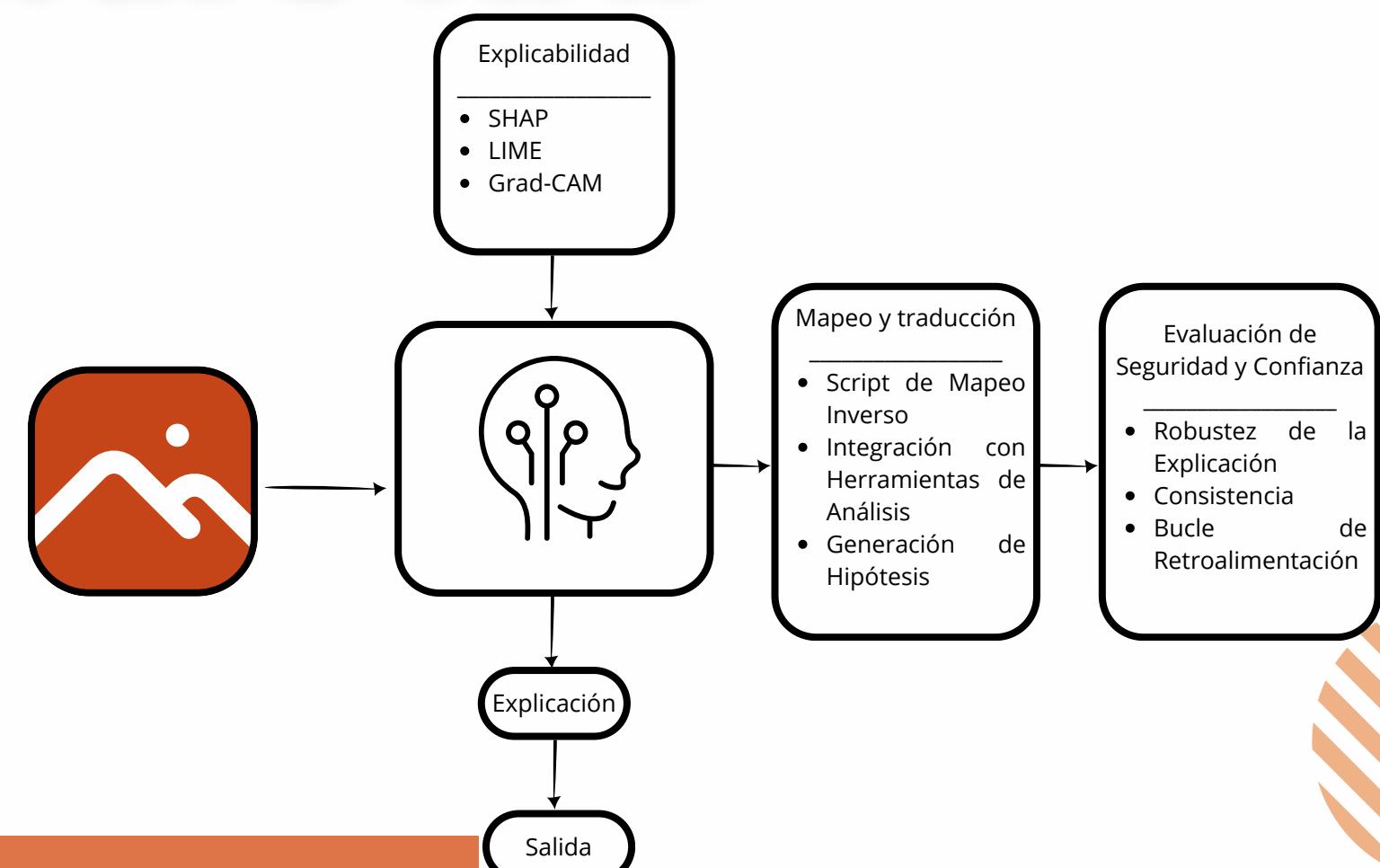
SHAP, LIME, Grad-CAM

2 Mapeo y traducción

Script de Mapeo Inverso, Integración con Herramientas de Análisis, Generación de Hipótesis

3 Evaluación de Seguridad y Confianza

Robustez de la Explicación, Consistencia, Bucle de Retroalimentación



Explicabilidad (XAI)

SHAP

Asignar un valor de "importancia" preciso a cada "píxel" (byte) individual de la entrada.

Un mapa de alta definición que te dice exactamente qué bytes contribuyeron positiva o negativamente a la clasificación.

LIME

Validar los hallazgos de SHAP/Grad-CAM. LIME crea un modelo interpretable simple que "explica" la predicción de la CNN solo para esa muestra específica.

Muestra qué "superpíxeles" (regiones de la imagen) fueron más importantes para el modelo local simple

Grad-CAM

Generar un mapa de calor (heatmap) de baja resolución superpuesto a tu "imagen" de malware.

Muestra las regiones generales que la CNN consideró más relevantes para su decisión.

Mapeo y traducción

Script de Mapeo Inverso

Script que tome las coordenadas (x, y) de los píxeles más importantes (identificados por SHAP o Grad-CAM) y las traduzca de nuevo a su dirección en el archivo binario original.

Integración con Herramientas de Análisis

Examinar en un desensamblador o editor hexadecimal

Generación de Hipótesis

Responder preguntas clave:

- ¿El byte resaltado es parte de una cadena de texto sospechosa?
- ¿Está al inicio de una sección de código ofuscado (packer)?

Evaluación de Seguridad y Confianza

Robustez de la Explicación

El framework debe incluir pruebas contra ataques de adversario. ¿Puede un malware ser diseñado para engañar a tu CNN y también a tus métodos XAI.

Consistencia

¿Las diferentes técnicas XAI (LIME, SHAP, Grad-CAM) apuntan a regiones similares? Si hay un gran desacuerdo, la confianza en la explicación disminuye.

Bucle de Retroalimentación

La explicación del (ej. "La CNN acertó, y Grad-CAM señaló correctamente la sección del packer") debe usarse para reentrenar y mejorar el modelo.

Thank You So Much!

Presentation by **Adolfo Mora Córdova**