

**UNIVERSIDAD AUTÓNOMA DE MADRID  
ESCUELA POLITÉCNICA SUPERIOR**



**Grado en Grado en Ingeniería Informática**

**TRABAJO FIN DE GRADO**

**Implementación Eficiente de Clasificadores  
Sencillos para Paquetes de Red**

**Autor: Alberto Cañas Gutiérrez de Cabiedes  
Tutor: Daniel Perdices Burrero**

**julio 2025**

**Todos los derechos reservados.**

Queda prohibida, salvo excepción prevista en la Ley, cualquier forma de reproducción, distribución comunicación pública y transformación de esta obra sin contar con la autorización de los titulares de la propiedad intelectual.

La infracción de los derechos mencionados puede ser constitutiva de delito contra la propiedad intelectual (*arts. 270 y sgts. del Código Penal*).

**DERECHOS RESERVADOS**

© 2025 por UNIVERSIDAD AUTÓNOMA DE MADRID

Francisco Tomás y Valiente, n<sup>o</sup> 1

Madrid, 28049

Spain

**Alberto Cañas Gutiérrez de Cabiedes**

**Implementación Eficiente de Clasificadores Sencillos para Paquetes de Red**

**Alberto Cañas Gutiérrez de Cabiedes**

IMPRESO EN ESPAÑA – PRINTED IN SPAIN

*A mis padres, a mis hermanos y a mis amigos.*

*“No puedes defender. No puedes prevenir. Lo único que puedes hacer es detectar y responder” –*

*Bruce Schneier*



# AGRADECIMIENTOS

---

En primer lugar, me gustaría agradecer a mis padres su apoyo y cariño a lo largo de toda mi etapa de estudiante así como por financiar mis estudios universitarios. También me gustaría agradecer a mis hermanos su cariño y apoyo. Sin el apoyo de mi familia no habría podido llegar tan lejos.

Quiero agradecer a mis compañeros Aitana Ayala, Diego Grande, Laura López, Cecilia Jiménez, Antonio Quintana, Jesús Quintana y en especial a Luis Arranz quien ha sido mi compañero en la mayoría de las asignaturas de prácticas, su apoyo, su cariño y los ratos de estudio juntos en la biblioteca de la EPS. Sin ellos mi estancia en la universidad habría sido mucho más difícil. También quiero agradecer a mis amigos que no forman parte de la universidad por su apoyo y su tiempo dedicado a mí durante todos estos años.

Por último me gustaría agradecer a todos mis profesores de la Escuela Politécnica Superior, de quienes he aprendido una gran cantidad de conocimientos que me han nutrido como persona y como profesional. Me gustaría agradecer especialmente a mis profesores de Programación I, Programación II, Sistemas Operativos, Inteligencia Artificial, Redes I, Redes II y Ciberseguridad por transmitirme los conocimientos que he necesitado para poder plantear, emprender y ejecutar este Trabajo de Fin de Grado. Me gustaría agradecer también de manera especial a mi tutor de TFG Daniel Perdices Burrero por el interés dedicado a este trabajo y por su guía sin la cual no habría podido desarrollarlo.



# RESUMEN

---

Por Hacer

# PALABRAS CLAVE

---

Por, Hacer





# ABSTRACT

---

TO DO

# KEYWORDS

---

TO, DO



# ÍNDICE

---

<b>1</b>	<b>Introducción</b>	<b>1</b>
1.1	Motivación .....	1
1.2	Objetivos .....	2
1.3	Estructura del documento .....	2
<b>2</b>	<b>Estado del Arte</b>	<b>5</b>
2.1	Conjunto de Datos .....	5
2.2	Artículos Similares y Relacionados .....	6
	<b>Bibliografía</b>	<b>7</b>



# LISTAS

---

**Lista de algoritmos**

**Lista de códigos**

**Lista de cuadros**

**Lista de ecuaciones**

**Lista de figuras**

**Lista de tablas**

**Lista de cuadros**



# INTRODUCCIÓN

---

## 1.1. Motivación

El ransomware es una forma específica de malware cuyo objetivo principal es bloquear el acceso a los datos de una organización o individuo, generalmente mediante técnicas de cifrado. Una vez que los archivos han sido cifrados, el atacante demanda el pago de un rescate (habitualmente en criptomonedas) a cambio de proporcionar la clave necesaria para restaurar la información secuestrada [1].

Esta clase de ataques se ha convertido en una amenaza persistente y cada vez más frecuente en el panorama actual de la ciberseguridad. Según el informe anual de la empresa especializada en ciberseguridad Cyberint [2], el pasado año 2024 se reportaron, a nivel global, 5.414 ataques de ransomware alrededor del mundo lo que supone un incremento del 11 % respecto al año 2023. Es también destacable el hecho de que un tercio del total de los ataques se realizaron en el último trimestre del año, lo que puede indicar una tendencia de aumento de ataques de esta clase en el presente año 2025.

Dado que este tipo de ataques no solo persisten, sino que van en aumento, resulta imprescindible desarrollar mecanismos capaces de detectarlos y prevenirlos sin que ello afecte negativamente al rendimiento del sistema ni se convierta en un cuello de botella. Para poder desplegar un sistema de detección y respuesta ante ransomware sin afectar al rendimiento del sistema, es fundamental analizar dónde implementar dicho sistema, tanto a nivel lógico como físico.

Un aspecto fundamental a considerar es en qué espacio del sistema operativo debe desplegarse la medida de seguridad. En el artículo de Parola et al.(2023) [3], se compara el rendimiento de la gestión de paquetes en tres escenarios: desde el espacio de usuario mediante el flujo tradicional, desde el espacio de usuario utilizando la herramienta DPDK —que opera mediante técnicas de polling para evitar la intervención del kernel— y, finalmente, desde el propio espacio del kernel.

Aunque DPDK presenta la menor latencia, el estudio concluye que, en términos de equilibrio entre rendimiento y consumo de recursos, el enfoque más eficiente es el que se implementa directamente

en el espacio del kernel. Este equilibrio sugiere que podría resultar especialmente interesante explorar el desarrollo de mecanismos de detección de ransomware a nivel de kernel, ya que permitiría una supervisión más cercana al sistema sin comprometer significativamente el rendimiento.

Otro aspecto relevante a considerar es el nodo físico de la red en el que debe implementarse el sistema de detección. La práctica más común consiste en desplegar el software de detección directamente en el servidor que se desea proteger —por ejemplo, el servidor A—. Sin embargo, teniendo en cuenta el crecimiento sostenido de las redes, con una tasa de crecimiento compuesta del 24 % según un informe de Cisco (2021) [4], este enfoque puede resultar cada vez menos eficiente.

El aumento del tráfico puede derivar en una mayor exposición a ataques, lo que incrementa la carga computacional que el servidor A debe asumir para protegerse a sí mismo. Por ello, puede resultar conveniente delegar parte de esta responsabilidad a otros componentes de la infraestructura de red, como las Tarjetas de Interfaz de Red (NIC, por sus siglas en inglés). Dentro de esta categoría, destacan especialmente las SmartNICs, que incorporan unidades de procesamiento dedicadas (DPUs) capaces de ejecutar tareas de seguridad de forma autónoma, descargando así al servidor principal.

## 1.2. Objetivos

El objetivo principal de este trabajo es evaluar el impacto que la aplicación de un sistema de filtrado de tráfico basado en árboles de decisión puede tener sobre el rendimiento de red. Dicho sistema está diseñado para identificar patrones de comunicación asociados a posibles ataques de tipo ransomware.

Para llevar a cabo esta evaluación, se implementará el árbol de decisión en lenguaje C utilizando tecnologías eBPF/XDP, lo que permitirá su integración directa en el plano de datos de red, reduciendo la latencia y mejorando la eficiencia del procesamiento.

Como objetivos secundarios, se analizará la viabilidad de desplegar este mecanismo de filtrado en dispositivos distintos a los servidores convencionales, como las SmartNICs.

## 1.3. Estructura del documento

El presente documento se divide en cinco capítulos. El primer capítulo, explica la importancia de investigar acerca de métodos de filtrado de ransomware así como su impacto en el rendimiento de la red. El segundo capítulo se adentra en el conjunto de datos usado para entrenar el árbol de decisión así como en el estado del arte de las técnicas, herramientas y artículos que aportan soluciones similares o perspectivas parecidas a otros problemas. El tercer capítulo desarrolla la metodología usada en el Trabajo y en él se explica la implementación que he realizado usando eBPF/XDP, scikit-learn, Mininet y Jinja. El cuarto capítulo expone los experimentos y métricas realizadas para el posterior análisis. Por



último el quinto capítulo presenta las conclusiones y comentarios.



# ESTADO DEL ARTE

---

## 2.1. Conjunto de Datos

En este apartado se describe el conjunto de datos empleado para el entrenamiento del modelo de árbol de decisión, diseñado con el objetivo de detectar posibles comunicaciones asociadas a ransomware.

El conjunto de datos utilizado proviene del trabajo realizado por Eduardo Berrueta et al. entre los años 2015 y 2022 [5]. Este dataset contiene capturas de tráfico en formato .pcap correspondientes a setenta familias distintas de ransomware, con un volumen total superior a 60 GB con los datos comprimidos.

Debido a las limitaciones de almacenamiento y capacidad de cómputo disponibles, así como al alcance definido para este trabajo, he optado por trabajar únicamente con dos de las muestras incluidas en el conjunto de datos original, que serán los que trataremos en profundidad en este apartado.

Pero antes de tratar estos dos subconjuntos de datos en concreto, cabe hacer una mención al artículo de Eduardo Berrueta y su equipo [6]. En él explican que la motivación para crear el dataset proviene de la necesidad de estandarizar recursos a la hora de evaluar la fiabilidad de las herramientas de detección de ransomware, ya que habitualmente cada fabricante o investigador utiliza su propio conjunto de datos. Al ser estos conjuntos muy específicos y reducidos, las comparativas resultantes tienden a ser poco realistas. Con su trabajo, Berrueta pretende aportar un dataset completo para pruebas de detección de ransomware que contribuya a resolver estas problemáticas.

Para este trabajo he usado muestras de dos ransomwares tomadas en el año 2021. El primero de los casos analizados es Hive, un conocido Ransomware-as-a-Service (RaaS) que emergió en junio de 2021. Este ransomware se caracterizaba por emplear un esquema de cifrado híbrido basado en los algoritmos RSA y AES, y por implementar una estrategia de doble extorsión. En este modelo, no solo se cifraban los datos de la víctima, sino que también se exfiltraban, exigiendo posteriormente un pago tanto por la clave de descifrado como por evitar la publicación de la información sustraída [7]. El segundo de los casos es CryLock,

## 2.2. Artículos Similares y Relacionados

# BIBLIOGRAFÍA

---

- [1] K. Scarfone and M. Souppaya, "Protecting against ransomware attacks," *National Institute of Standards and Technology (NIST)*, no. NIST CSRC Guide, 2023. Accessed: 2025-06-08.
- [2] A. Bleih, "Ransomware annual report 2024." <https://cyberint.com/blog/research/ransomware-annual-report-2024/>, Jan. 2025. Cyberint (a Check Point Company), Accessed: 2025-06-08.
- [3] F. Parola, R. Procopio, R. Querio, and F. Risso, "Comparing user space and in-kernel packet processing for edge data centers," *ACM SIGCOMM Computer Communication Review*, vol. 53, Apr. 2023.
- [4] Cisco ComSoc Tech Blog, "Highlights of cisco's internet traffic report & forecast." <https://techblog.comsoc.org/2021/12/29/highlights-of-ciscos-internet-traffic-forecast>, Dec. 2021. Accessed: 2025-06-08.
- [5] E. Berrueta, D. Morató, E. Magaña, and M. Izal, "Open repository for the evaluation of ransomware detection tools," 2020.
- [6] E. Berrueta, D. Morato, E. Magaña, and M. Izal, "Open repository for the evaluation of ransomware detection tools," *IEEE Access*, vol. 8, pp. 65658–65669, 2020.
- [7] G. Kim, S. Kim, S. Kang, and J. Kim, "A method for decrypting data infected with hive ransomware," *Journal of Information Security and Applications*, vol. 71, p. 103387, 2022.

