



ESPE
UNIVERSIDAD DE LAS FUERZAS ARMADAS
INNOVACIÓN PARA LA EXCELENCIA



**DEPARTAMENTO DE CIENCIAS DE LA COMPUTACIÓN
CARRERA DE INGENIERÍA DE SOFTWARE**

**TRABAJO DE INTEGRACIÓN CURRICULAR, PREVIO A LA OBTENCIÓN DEL TÍTULO DE
INGENIERO DE SOFTWARE**

TEMA:

**SISTEMA DE DETECCIÓN DE INTRUSOS EN SITIOS WEB, USANDO INDICADORES DE
COMPROMISO APLICANDO MACHINE LEARNING: CASO PRÁCTICO ATAQUES PHISHING**

AUTORES:

CAISA LLANO, DENNIS SEBASTIÁN
GUEVARA JIMÉNEZ, ADRIAN FERNANDO

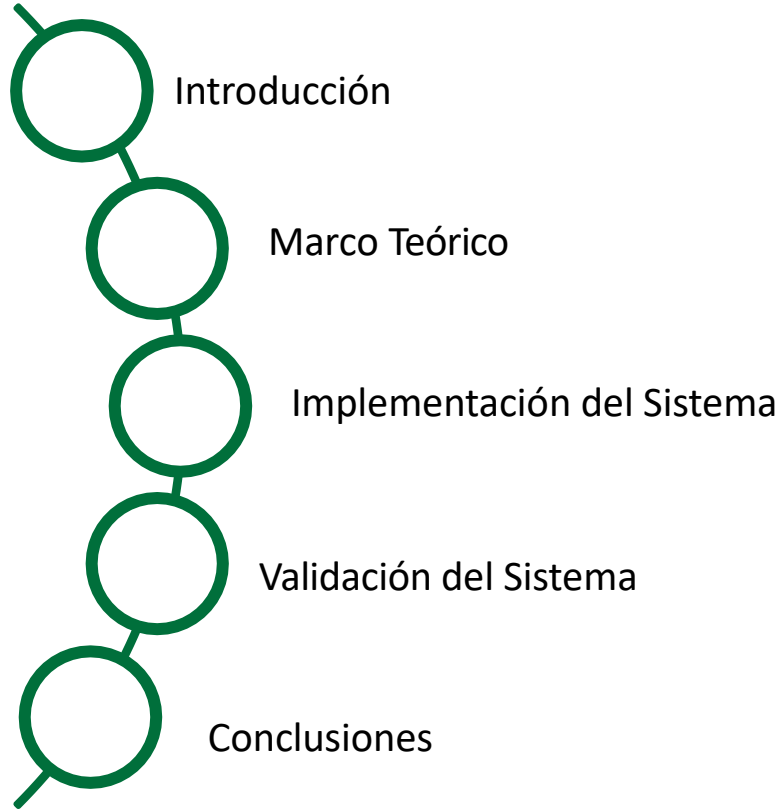
DIRECTORA:

Ing. Corral Diaz, María Alexandra, Msc

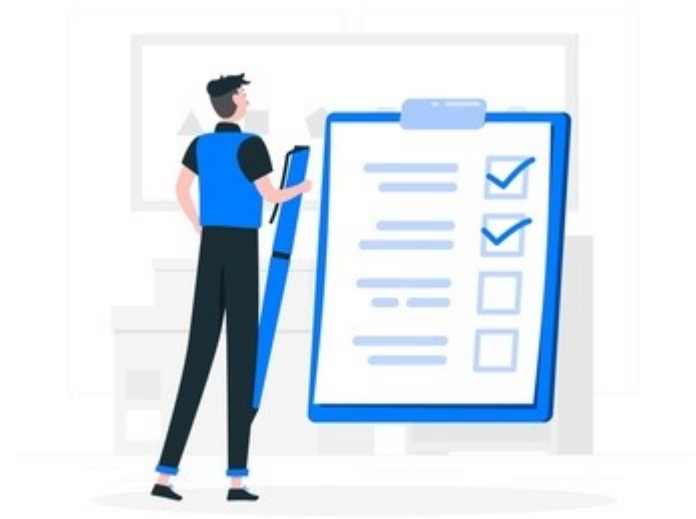
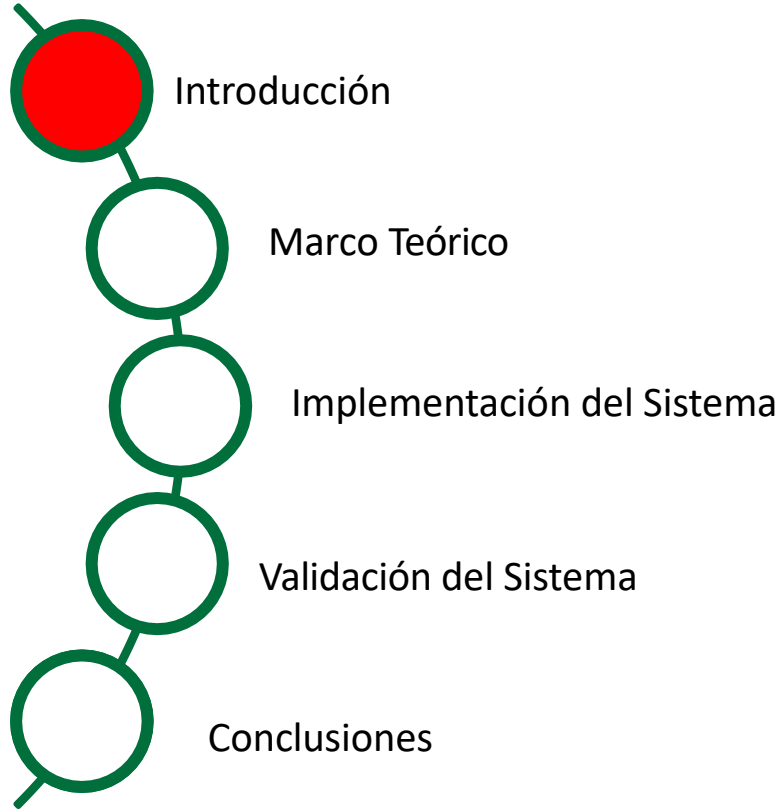
LATACUNGA AGOSTO, 2023



Orden del día



Orden del día



Problema

- El Ascenso Exponencial de Internet: Desvelando las Amenazas Emergentes que Comprometen la Integridad de la Información.
- Las amenazas impactan de manera significativa a una amplia cantidad de individuos, destacando entre los más afectados tanto las empresas como las instituciones. Ejemplos notables incluyen a compañías prominentes como Meta y Tesla, así como a diversas organizaciones gubernamentales.
- Entre los casos más reconocidos de ataques en línea, encontramos el phishing, el malware, el waling y el vishing. En el año 2022, se registró un total de pérdidas económicas a nivel global que ascendieron a 4,91 millones de dólares.



Solución

- Se plantea la creación de un Sistema de Detección de Intrusos (IDS) que emplee Indicadores de Compromiso (IOCs) con el fin de prevenir ataques de phishing dirigidos a sitios web.
- El Sistema de Detección de Intrusiones (IDS) se desarrolla mediante la implementación de Indicadores de Compromiso (IOCs), los cuales son presentados a través de una extensión para el navegador Google Chrome.
- Se emplearán modelos y/o algoritmos de Aprendizaje Automático para este propósito. Estos modelos serán entrenados utilizando conjuntos de datos que contienen las páginas web que han sido identificadas como phishing.



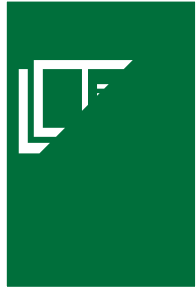
Objetivo General



Desarrollar un sistema de detección de intrusos en sitios web, usando indicadores de compromiso aplicando Machine Learning: Caso Práctico
Phishing Google Chrome



Objetivos Específicos



Entender la vanguardia en cuanto a los indicadores de compromiso y su utilidad en la detección de intrusos en sitios web mediante el uso de técnicas de phishing en el navegador Google Chrome.

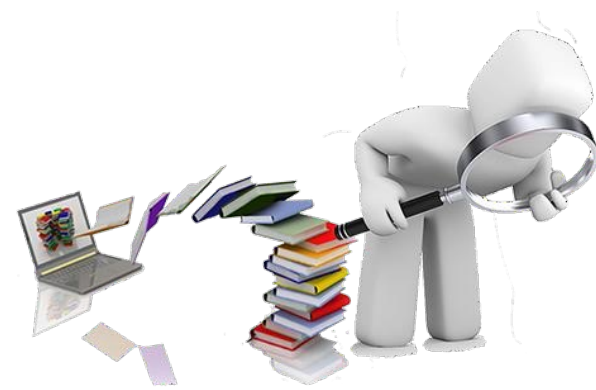


Poner en marcha un sistema de detección de intrusos en páginas web mediante el desarrollo de una extensión para Google Chrome, empleando métodos de aprendizaje automático.



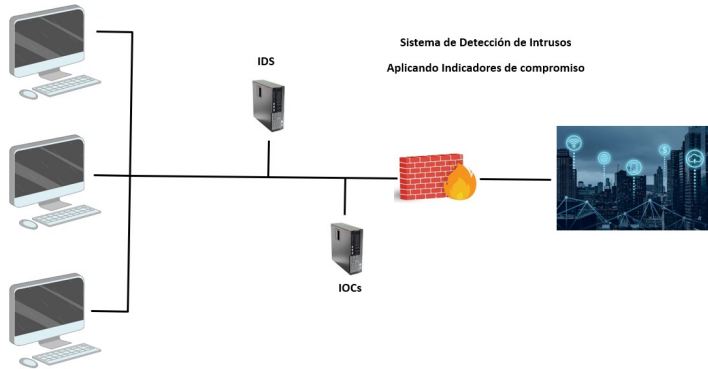
Evaluar los resultados obtenidos, analizar y corregir posibles errores identificados en los indicadores de compromiso del sistema de detección de intrusos.





Sistema de Detección de Intrusos (IDS) e Indicadores de Compromisos (IOCs)

- Sistema de software o hardware que identifica actividades maliciosas.



- Sistema de detección de intrusos basados en firmas (SIDS).

- Un IDS requiere de una o varias entradas para poder detectar algún tipo de ataque.

- Un IOC es un patrón de actividades o características para detectar ataques phishing.

- Indicadores de compromisos Basados en Ataques a Servicios Web.



Phishing (Ciber-ataque)

- Intenta obtener información confidencial de manera indebida, posiblemente con intenciones ilegales.



- Con el paso del tiempo, los sitios web de phishing han evolucionado y mejorado en su ejecución.

- Técnica de Ingeniería Social: Un Enfoque Persuasivo para la Interacción Humana



Características para la detección de intrusos – Phishing

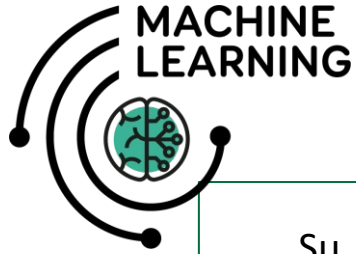
- Se establecieron los medios de verificación mediante la realización de una revisión exhaustiva de la literatura de Indicadores de Compromiso.
- Se seleccionaron un total de 40 características: 30 que son extraídos del contenido de las URL y 10 de los indicadores de compromiso.

Sitio web con Phishing

www.paypa1.com



Modelos y/o algoritmos de Machine Learning



Su propósito radica en capacitar a las computadoras con la habilidad de aprendizaje, empleando conjuntos de datos como base, con el fin de permitirles tomar decisiones de manera autónoma (predicciones) sin requerir programación directa.



Modelos y/o algoritmos de Machine Learning

El algoritmo de aprendizaje supervisado logra una precisión máxima del 96,60% en la identificación de ataques de phishing.

Decision Tree



Algoritmo de aprendizaje supervisado logra una precisión máxima del 99,33% en la identificación de ataques de phishing.

Random Forest



El algoritmo de aprendizaje supervisado logra una precisión máxima del 97% en la identificación de ataques de phishing.

Neural Networks



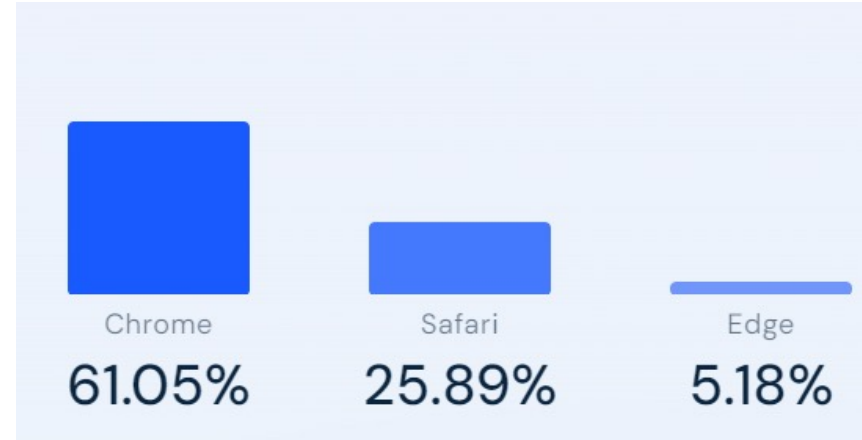
El algoritmo de aprendizaje supervisado logra una precisión máxima del 96,5% en la identificación de ataques de phishing.

Support Vector Machines



Extensiones Google Chrome

- Son aplicaciones que se instalan en el navegador, cumpliendo funciones específicas que necesita el usuario.
- Google Chrome es el navegador más usado.
- El navegador Google Chrome introdujo este tipo de funcionalidades desde el año 2010. A partir de la cuarta versión, se volvió posible la creación de extensiones.

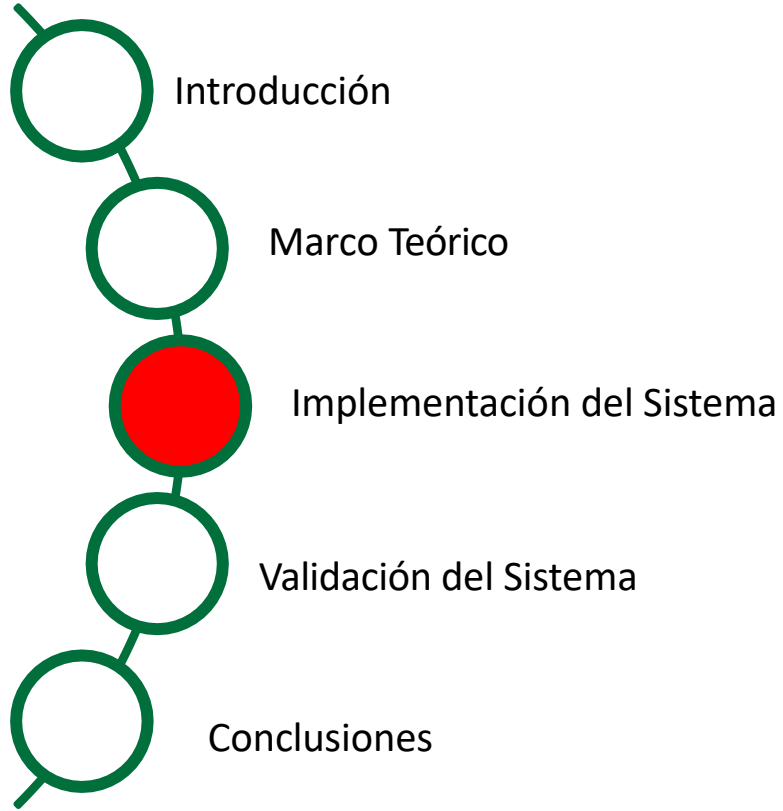


Navegadores más usados: Comparativa y estadísticas (2023). (2023, May 22).

<https://www.stackscale.com/es/blog/top-navegadores-caracteristicas-comparativa-estadisticas/>

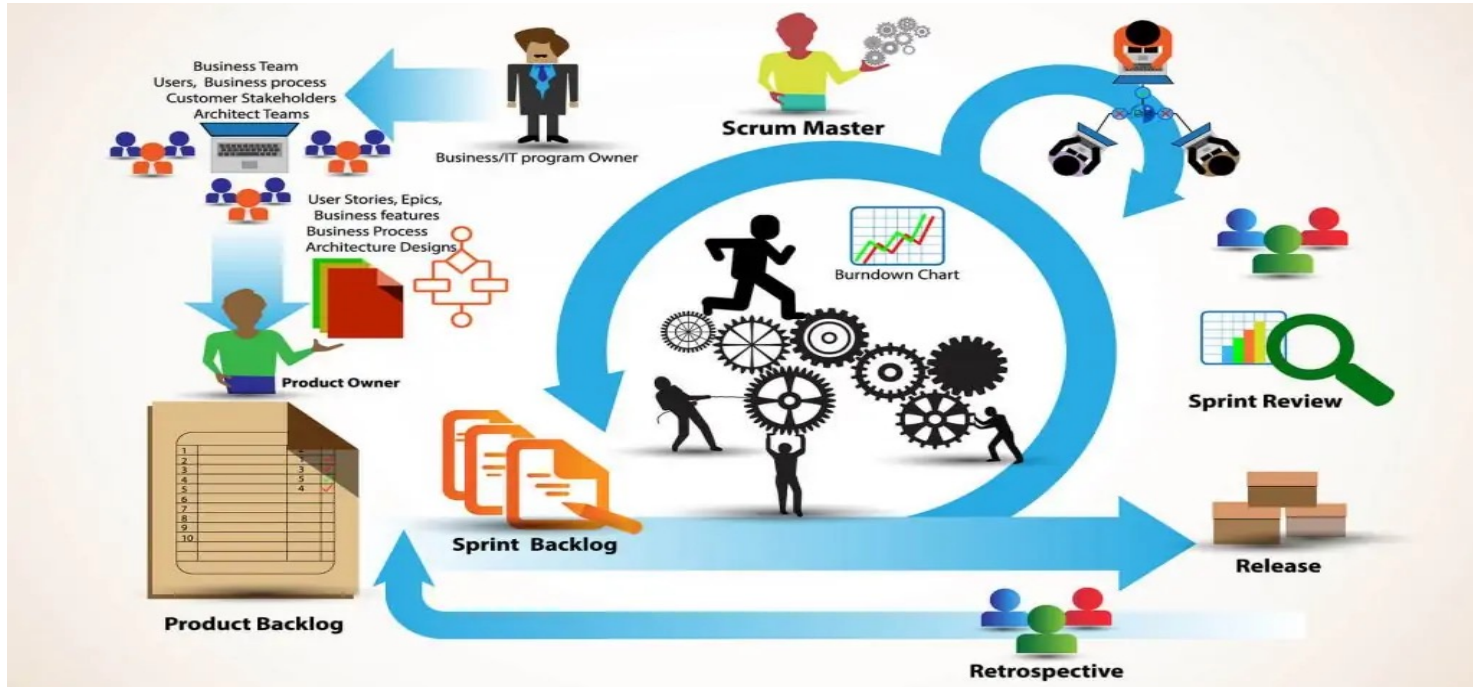


ESPE
UNIVERSIDAD DE LAS FUERZAS ARMADAS
INNOVACIÓN PARA LA EXCELENCIA



Metodología de desarrollo

- Metodología Scrum



Recuperado de ¿Qué Es La Metodología Scrum? Y Gestión De Proyectos Scrum. (2022, December 23). <https://www.nimblework.com/es/agile/que-es-scrum/>



Análisis del sistema

- Historia de Usuario:

Historia de usuario 01


Quiero una extensión de Google Chrome que pueda detectar y me diga si un sitio web contiene phishing.


Para disponer de un medio para detección si estoy navegando en un sitio web seguro de Internet con Google Chrome.






▪ Lista de Tareas

- 
- LA EXTENSIÓN USA EL ALGORITMO Y/O MODELO MÁS EFECTIVO DE MACHINE LEARNING PARA DETECTAR EL PHISHING EN SITIOS WEB.
 - EL COMPLEMENTO PUEDE HACER PREDICCIONES CON BUENA PRECISIÓN.

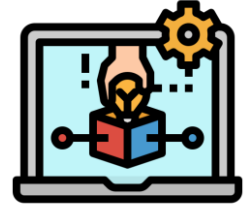
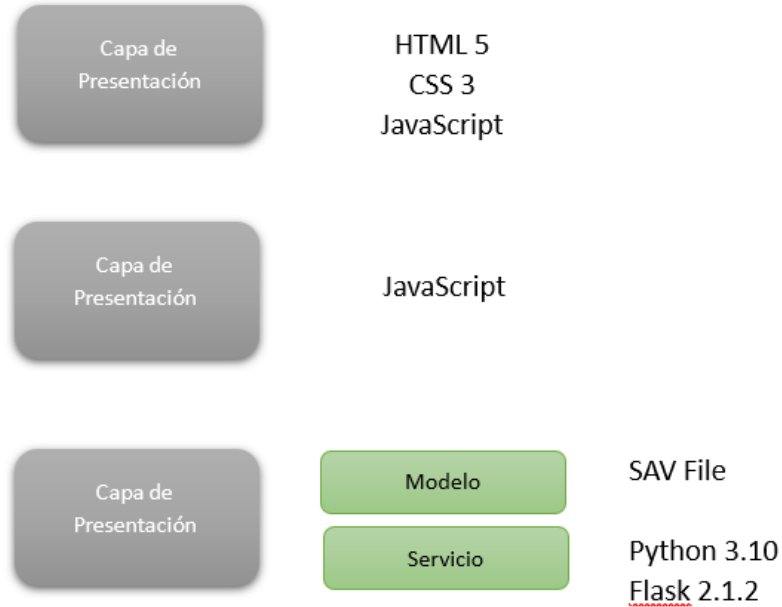
- 
- SE CREA UN DATASET QUE CONTenga FUNCIONES QUE PUEDAN IDENTIFICAR LOS SITIOS DE PHISHING DE LOS LEGÍTIMOS.
 - NECESARIO PARA ENTRENAR EL MODELO DE MACHINE LEARNING

- 
- IMPLEMENTAR UN MODELO DE MACHINE LEARNING, PARA SUBIR A UN SERVIDOR, PERMITIENDO LA REALIZACIÓN DE PREDICCIONES A TRAVÉS DE ESTE SERVICIO.
 - OBTENGA UN SERVICIO QUE SE PUEDE UTILIZAR EN OTRAS APLICACIONES.



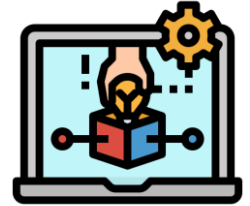
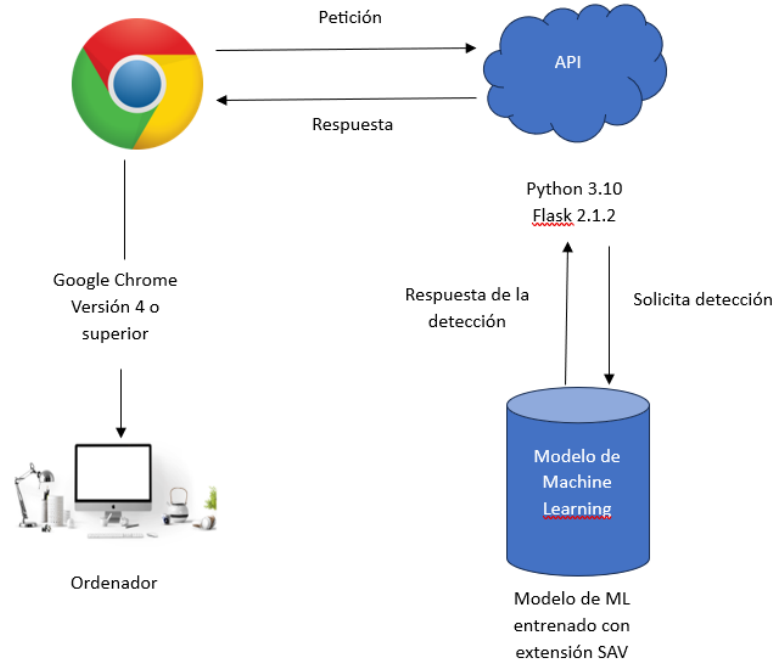
Diseño del sistema

- Arquitectura Lógica del sistema con las tecnologías a usar.



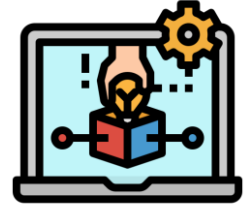
Diseño del sistema

- Arquitectura Física del sistema



Diseño del sistema

- Mockups



Analizando..



El sitio web es legítimo



El sitio web tiene phishing



ESPE
UNIVERSIDAD DE LAS FUERZAS ARMADAS
INNOVACIÓN PARA LA EXCELENCIA

Desarrollo del Sistema

- Resultado de la Tarea 1: Selección del mejor modelo/algoritmo para la detección de Phishing en Sitios Web

Algoritmos/Modelos	Accuracy	Recall	Precision	F1
Random Forest	0,8406	0,9642	0,8571	0,9060
Decision Tree	0.8140	0,9299	0,8517	0,8874
Ada Boost	0.7864	0,9096	0,8358	0,8678
SVM	0,7794	0,9088	0,8286	0,8607
Mezcla de Gaussianas	0,2096	0,0428	0,6677	0,0539
Bayesiano Ingenuos	0	0	0	0
Redes Bayesianas	0,2139	0,0330	0,6864	0,0489
Dummin Classifier	0,8069	1,0	0,8069	0,8931

Modelo seleccionado es el algoritmo Random Forest por mejores resultados.



Desarrollo del Sistema

- Resultado de la Tarea 1: Creación del Dataset

-1
Phishing

1
Legítimo

Ord.	linksToPage	hasMD5	hasSHA1	hasYara	hasSHA256	hasShort
0	1	-1	-1	-1	-1	-1
1	-1	1	-1	1	-1	-1
2	-1	1	1	-1	-1	-1
3	-1	-1	-1	-1	1	-1
4	-1	-1	-1	1	-1	-1
5	-1	1	-1	-1	-1	-1

Características

Dataset creado:

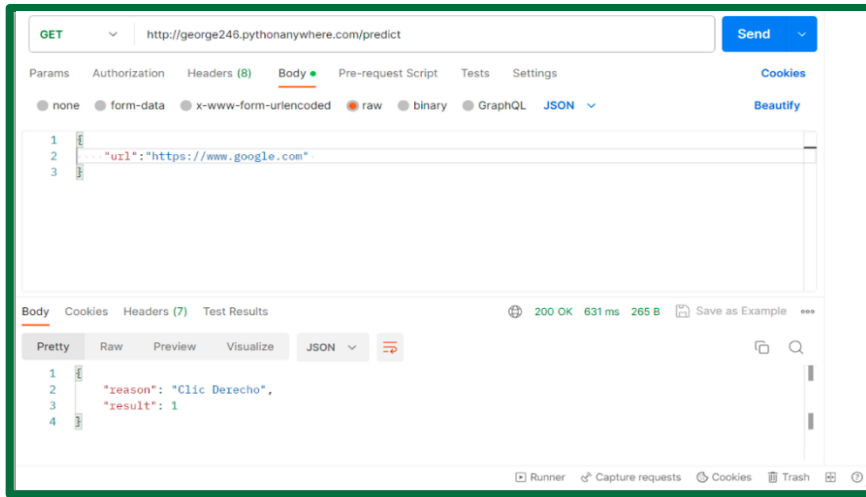
<https://drive.google.com/drive/folders/1UsZfEZYrw0DnM6wOL3quS2q2uhXS8Bhx?usp=sharing>



Desarrollo del Sistema

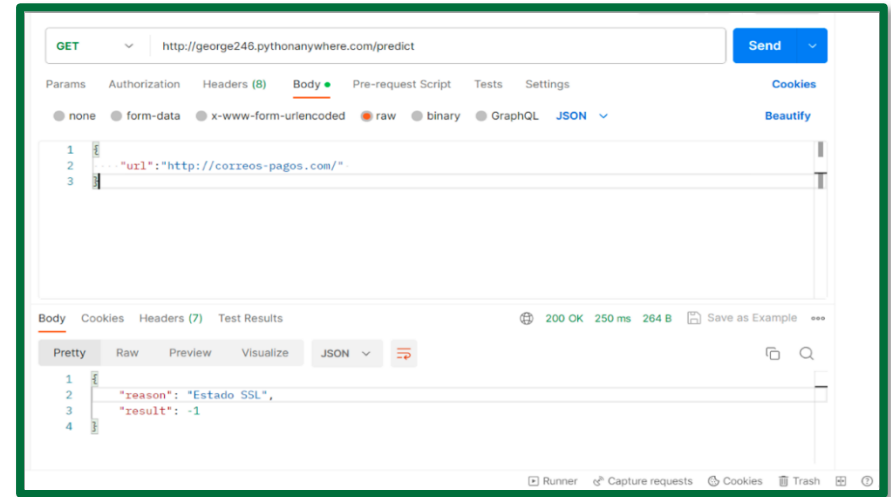
- Resultado de la Tarea 1: Selección del mejor modelo/algorithmo para la detección de Phishing en Sitios Web

Sitio web con Phishing



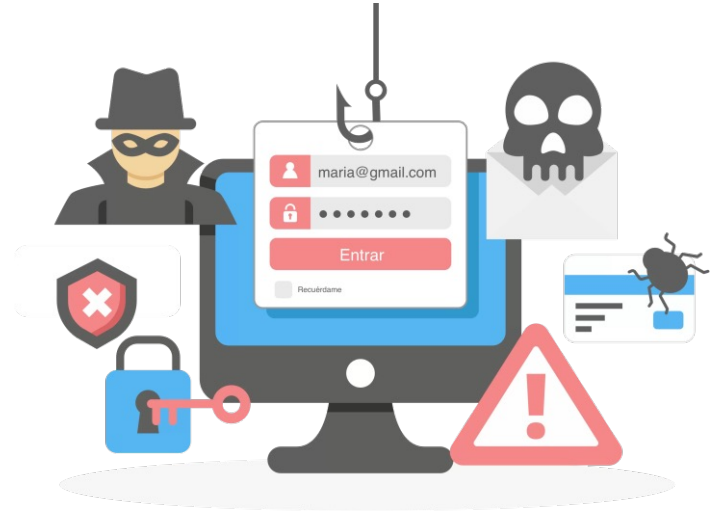
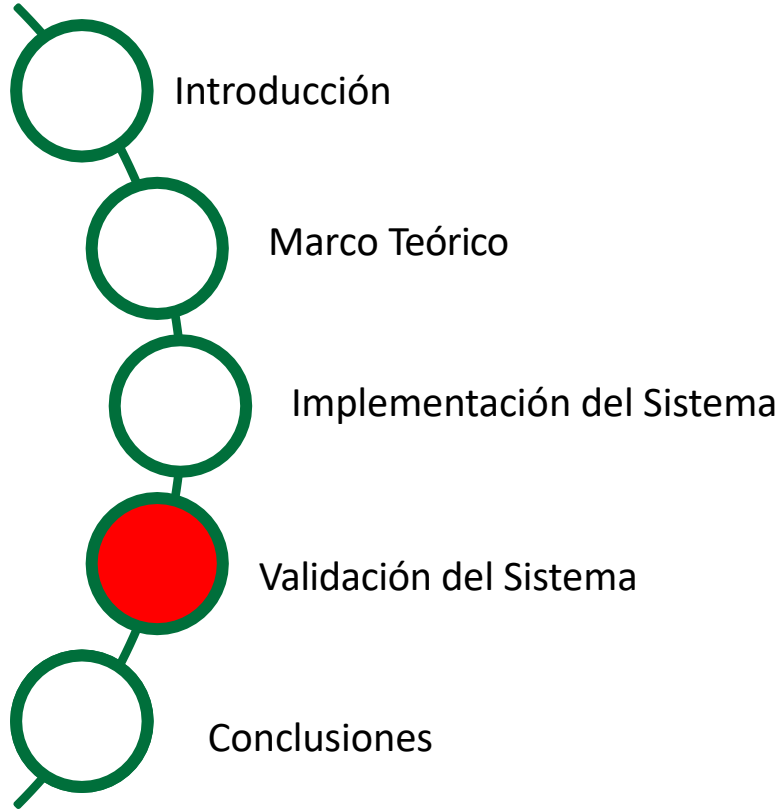
The screenshot shows a REST client interface with the URL `http://george246.pythonanywhere.com/predict`. The request body is a JSON object: `{ "url": "https://www.google.com" }`. The response status is `200 OK` with a response time of `631 ms` and a body size of `265 B`. The response body is a JSON object: `{ "reason": "Clic Derecho", "result": 1 }`.

Sitio web Legítimo



The screenshot shows a REST client interface with the URL `http://george246.pythonanywhere.com/predict`. The request body is a JSON object: `{ "url": "http://correos-pagos.com/" }`. The response status is `200 OK` with a response time of `250 ms` and a body size of `264 B`. The response body is a JSON object: `{ "reason": "Estado SSL", "result": -1 }`.





Validación del Sistema

- Uso de la herramienta NexPhisher (ambiente simulado)



```
root@kali: ~/nexphisher
File Actions Edit View Help

NEXPHISHER [V 1.0]
Advanced Phishing Tool with 30+ Templates [BY : HTR-TECH ]
[::] Select Any Attack for Your Victim [::]

[01] Facebook      [11] Twitch        [21] DeviantArt     [99] About
[02] Instagram    [12] Pinterest      [22] Badoo           [00] Exit
[03] Google        [13] Snapchat       [23] Origin
[04] Microsoft     [14] Linkedin       [24] CryptoCoin
[05] Netflix       [15] Ebay           [25] Yahoo
[06] Paypal        [16] Dropbox        [26] Wordpress
[07] Steam          [17] Protonmail     [27] Yandex
[08] Twitter        [18] Spotify        [28] StackoverFlow
[09] Playstation   [19] Reddit         [29] Vk
[10] Github         [20] Adobe          [30] XBOX

[~] Select an option: █
```



Validación del Sistema



- Proceso de ejecución de pruebas



Pc 1

Generar el sitio web con phishing
con ayuda de la herramienta
Zphisher y NexPhisher

Envía un ataque



PC2

Escáner el sitio web con la
extensión de Google Chrome
desarrollada (Phishing Impact)

Documentar



Documento

Se documenta el resultado obtenido
para validar el sistema



Validación del Sistema



- Resultados de pruebas de Phishing

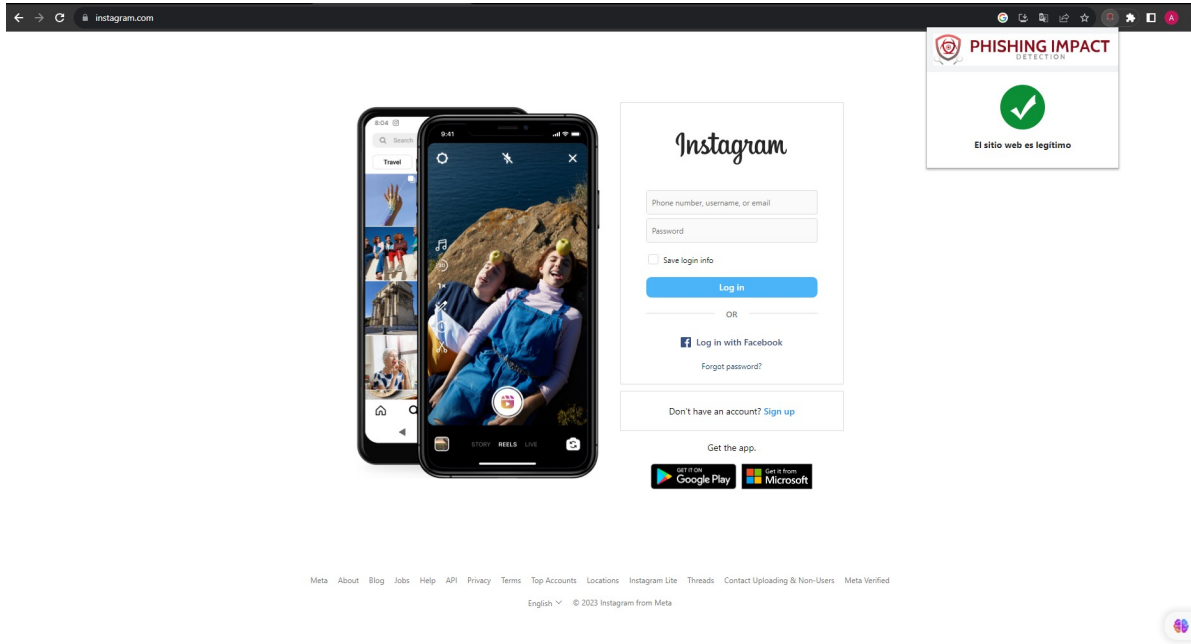
SITIO WEB	SECCIÓN DEL SITIO	PRUEBAS SITIOS WEB PHISHING		PRUEBAS SITIOS WEB LEGÍTIMOS	
	WEB				
Facebook	Traditional Login Page	Phishing	Phishing	Legitimo	Legitimo
Instagram	Traditional Login Page	Phishing	Legitimo	Legitimo	Legitimo
X	X Login Page	Phishing	Legitimo	Legitimo	Legitimo
TikTok	TikTok Login Page	Phishing	Legitimo	Legitimo	Legitimo
Pinterest	Pinterest Login Page	Phishing	Legitimo	Legitimo	Phishing



Validación del Sistema



- Se muestra un análisis de un sitio web cuando es legítimo



URL: <https://www.instagram.com/>

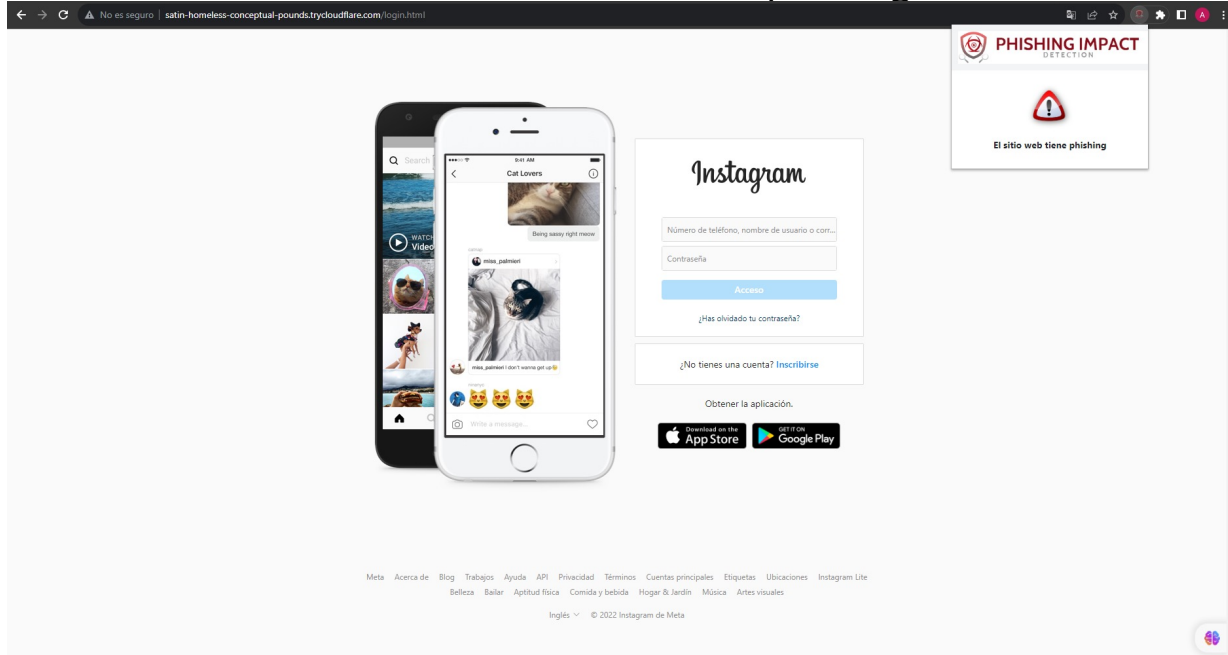


ESPE
UNIVERSIDAD DE LAS FUERZAS ARMADAS
INNOVACIÓN PARA LA EXCELENCIA

Validación del Sistema



- Se muestra un análisis de un sitio web cuando tiene phishing



URL: <http://satin-homeless-conceptual-pounds.trycloudflare.com/login.html>



Validación del Sistema



- Obtención de datos para validar el sistema

Matriz de confusión

	POSITIVOS	NEGATIVOS
POSITIVOS	Phishing clasificados correctamente (VP)	Legítimos mal clasificados (FP)
NEGATIVOS	Phishing mal clasificados (FN)	Legítimos clasificados correctamente (VN)

Métricas de evaluación

MÉTRICA	FÓRMULA
Accuracy	$\text{accuracy} = \frac{VP + VN}{VP + VN + FP + FN}$
Precision	$\text{precision} = \frac{VP}{VP + FP}$
Recall	$\text{recall} = \frac{VP}{VP + FN}$
F1	$f1 = 2 * \frac{\text{precision} * \text{recall}}{\text{precision} + \text{recall}}$



Validación del Sistema



- Obtención de las métricas de evaluación en los 3 modelos

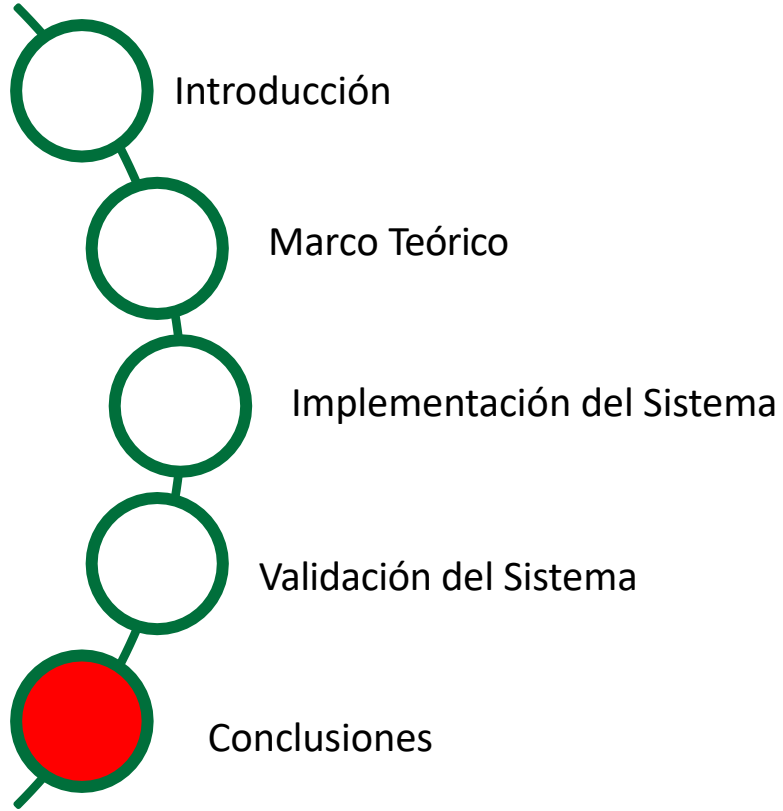
CAMPO SIMULADO/REAL					CAMPO SIMULADO/REAL			
ACCURACY	PRECISION	RECALL	F1		ACCURACY	PRECISION	RECALL	F1
84%	85%	96%	90%	Zphisher	84%	82%	85%	83%
				NexPhisher	86%	92%	82%	86%





- Se probó en un campo simulado/real con Zphisher y NexPhisher.
- Se lograron niveles de precisión (Accuracy) en el rango más alto, alcanzando un 86%, y en el rango más bajo, con un 84%. Estos valores se encuentran cercanos a los resultados reportados en la literatura (93.14% y 91% respectivamente) por Garcia, E. A. (2009) en términos de precisión. Como resultado, el Sistema de Detección de Intrusiones (IDS) aplicando Indicadores de compromiso (IOCs), las técnicas utilizadas para mitigar los ataques de phishing muestran que el rendimiento cumple con las expectativas aceptables.





Conclusiones

El IDS desarrollado (Phishing Impact) se entrenó con un dataset de 13.190 sitios web (3.987 sitios web con Phishing (30,21%) y 9.205 sitios web legítimos (69,79%)).

Se diseñó e implementó un sistema de detección de Phishing.

Para validar el IDS e IOCs (Phishing Impact) implementado se utilizó las herramientas Zphisher y NexPhisher.



Conclusiones

La aplicación de la metodología Scrum, resulto de gran ayuda para cumplir con los objetivos de este proyecto.

La extensión de Google Chrome (Phishing Impact) está lista para su despliegue en un entorno práctico, siempre y cuando exista un mecanismo que se encargue de recolectar en forma periódica nuevos ciber-ataques phishing para alimentar el dataset.



Bibliografía



- Recuperado de ¿Qué Es La Metodología Scrum? Y Gestión De Proyectos Scrum. (2022, December 23). <https://www.nimblework.com/es/agile/que-es-scrum/>
- Navegadores más usados: Comparativa y estadísticas (2023). (2023, May 22). <https://www.stackscale.com/es/blog/top-navegadores-caracteristicas-comparativa-estadisticas/>
- He, H., Y Garcia, E. A. (2009). Learning from imbalanced data. IEEE Transactions on knowledge and data engineering, 21(9), 1263-1284.



Gracias por su
atención