# IDENTIFIKASI WEBSITE PHISHING MENGGUNAKAN ALGORITMA C4.5 DAN SUPPORT VECTOR MACHINE

## SKRIPSI

Diajukan untuk memenuhi salah satu persyaratan memperoleh gelar Sarjana Komputer pada Program Studi Informatika



Disusun Oleh: RANDI ARDHANI RAHMAWAN 19.11.2935

Kepada

FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA YOGYAKARTA 2023

# IDENTIFIKASI WEBSITE PHISHING MENGGUNAKAN ALGORITMA C4.5 DAN SUPPORT VECTOR MACHINE

## SKRIPSI

Diajukan untuk memenuhi salah satu persyaratan memperoleh gelar Sarjana Komputer pada Program Studi Informatika



Disusun Oleh: RANDI ARDHANI RAHMAWAN 19.11.2935

Kepada

# FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA YOGYAKARTA

2023

#### HALAMAN PERSETUJUAN

#### SKRIPSI

### IDENTIFIKASI WEBSITE PHISHING MENGGUNAKAN ALGORITMA C4.5 DAN SUPPORT VECTOR MACHINE

Yang disusun dan diajukan oleh

RANDI ARDHANI RAHMAWAN

19.11.2935

Telah disetuju ölek Doxen Petubantung Skripti Pada tanggal 25 Mei 2023

Dinan Pembimbing.

FERIAN FAUZI ABBULLOH, M.Kom NIK, 196302276

#### HALAMAN PENGESAHAN

#### SKRIPSI

#### IDENTIFIKASI WEBSITE PHISHING MENGGUNAKAN ALGORITMA C4.5 DAN SUPPORT VECTOR MACHINE

Vangahanaun dan diejakan oleh-

#### RANDI ARDHANI RAHMAWAN

19.11.2935

Telah dipertalumken di dopin Dewan Penguji pada tanggal 25 Mei 2023

Sumnan Dewan Penguji

Nama Penguji

Anna Baita, M.Kom NIK, 198382290

Jeki Knowando, M.Kom NDC, 190302456

Ferlen Fami Abdalloh, M.Kom NTK, 198382276

> Skripal ini talah diterimu sebagai alide natu persyanatan untuk memperoleh gelat 8 arjuna Komputer Tanggal 25 Mer 2023

DEKAN FAKULTAS ILMU KOMPUTER



Hanif Al Fatta,S.Koro., M.Kom, NIK, 190302096

#### HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI

Yang bertandatangan di bawah ini,

Nama mahasiswa : Randi Ardhani Rahmawan NIM : 19.11.2935

Menyatakan bahwa Skripsi dengan Judul berikut:

IDENTIFIKASIWEBSITE PHISHING MENGGUNAKAN ALGORITMA C4.5 DAN SUPPORT VECTOR MACHINE

Dosen Pembimbing - Ferran Faunt Abdalloh, M.Kom-

- Karya tulia ini adalah benar-benar ASLI dan HELUM PERNAH diajukan umuk mendipatkan gelar akademik, baik di Universitas AMIKUM Yogyakarta maupun di Pergaraan Tinggi lainniya.
- Karya talis ini merupakan gagasan, ramasan dan penelitian SAYA satulari, tanpa hantuan pituk tain kecudi arahan dari Dosen Pembinahang.
- 3. Dalam karya tulis ini tidak terdapat karya atau pendapat orang hiji, kecuali secara tertalis dengan jelas dicantamian sebagai acaan dalam naskah dengan disebatkan nama pengarang dan disebatkan dalam Daftar Punaka pada karya talia ini.
- Perangkut hunsk yang digunakan dalam penelitian ini, seperahnya manjadi tanggung jawab SAYA, bakm tanggung jawab Universitaa AMIKOM Yogyakanta.
- Pengyataan mi SAYA buat dengan sosuoggabaya, apabila di keruadian hari terdapat penyimpangan dan ketidakbenaran dalam pernyataan ira, raaka SAYA beraedian menerima SANKSI AKADEMIK dengan pencaburan gelac yang sadah diperoleh, serta aunksi lainnya sesuai dengan mirmu yang berlaku di Perguruan Tingat.

Yogyakurta, 25 Mei 2023

Yang Menyatakan,

#-6ACC042101871

Randi Ardhani Rahmawan

#### HALAMAN PERSEMBAHAN

Puji dan Syukur atas kehadirat Allah SWT, yang telah melimpahkan rahmat, hidayah dan karunia-Nya, atas kemudahan, petunjuk dan kekuatan yang diberikan-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan penyusunan skripsi yang berjudul "Identifikasi Website Phishing Menggunakan Algoritma C4.5 Dan Support Vector Machine", dan diajukan sebagai salah satu syarat untuk mendapat gelar Sarjana pada prodi Informatika, Universitas AMIKOM Yogyakarta. Karya tulis ini penulis persembahkan kepada :

- Pertama-tama saya ucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada ayah saya Rohman Warsito, yang selalu mendukung dan menyemangati saya serta memberikan kebutuhan finansial saya selama menempuh pendidikan hingga menjadi seorang sarjana.
- Kedua saya ucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada ibu saya Dinna Mariyanna, yang selalu mendukung dan menyemangati saya dalam menjalani pendidikan di Yogyakarta. Terima kasih telah mendoakan saya dan selalu mengingatkan saya untuk tidak meninggalkan ibadah lima waktu.
- Ketiga saya ucapkan terima kasih kepada adik saya Meisya Azzahra Andini Rahmawan yang selalu menyemangati dan mendukung saya selama menjalani pendidikan di Yogyakarta.
- Terakhir saya ucapkan terima kasih kepada semua pihak yang telah mendukung dan memberikan semangat selama proses penulisan skripsi ini dan juga selama menjalani pendidikan ini.

#### KATA PENGANTAR

Puji dan Syukur atas kehadirat Allah SWT yang telah melimpahkan rahmat, hidayah dan karunia-Nya, atas kemudahan, petunjuk dan kekuatan yang diberikan-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan penyusunan skripsi yang berjudul "Identifikasi Website Phishing Menggunakan Algoritma C4.5 Dan Support Vector Machine", dan diajukan sebagai salah satu syarat untuk mendapat gelar Sarjana pada jurusan Informatika, Universitas Amikom Yogyakarta. Dalam penyusunannya, penulis memperoleh banyak bantuan dari berbagai pihak, oleh karena itu penulis mengucapkan terimakasih yang sebesar-besarnya kepada :

- Bapak Ferian Fauzi Abdulloh, M. Kom sebagai dosen pembimbing yang telah meluangkan waktunya untuk memberikan saran dan juga membimbing penulis untuk menyelesaikan skripsi ini.
- Seluruh dosen Prodi Informatika Universitas AMIKOM Yogyakarta yang telah memberikan ilmu kepada penulis.
- Kedua orang tua dan keluarga besar yang telah mendoakan dan menyemangati dalam proses pengerjaan skripsi ini.
- Kepada pemilik NIM 1951020194 yang telah mendukung dan memberikan semangat untuk menyelesaikan skripsi ini.
- Teman-teman yang selalu memberikan semangat dalam proses pengerjaan skripsi ini.
- Semua pihak yang telah membantu penulis dalam mengerjakan skripsi ini dari awal hingga akhir.

Tidak ada kata selain terima kasih yang sebesar-besarnya kepada semua pihak yang telah membantu saya sampai titik ini. Penulis menyadari bahwa penulisan skripsi ini masih memiliki banyak kekurangan. Untuk semua kritik dan saran yang bersifat membangun sangat penulis harapkan dan akan diterima dengan lapang dada.

Yogyakarta, 25 Mei 2023

pha

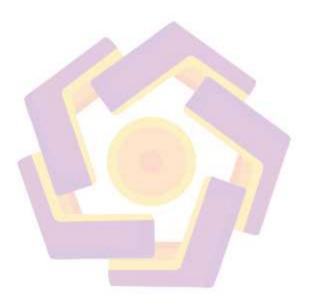
Randi Ardhani Rahmawan

## DAFTAR ISI

HALAN	MAN JUDUL	i
HALAN	MAN PERSETUJUAN	ii
HALAN	MAN PENGESAHAN	iii
HALAN	MAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI	iv
HALAN	MAN PERSEMBAHAN	v
KATA	PENGANTAR	vi
DAFTA	R ISI	vii
DAFTA	AR TABEL	x
DAFTA	R GAMBAR	xii
DAFTA	R LAMBANG DAN SINGKATAN	xiii
DAFTA	R ISTILAH	xiv
INTISA	RI	xv
ABSTR	ACT	xvi
BABI	PENDAHULUAN	
1.1	Latar Belakang	1
1.2	Rumusan Masalah	
1.3	Batasan Masalah	
1.4	Tujuan Penelitian	
1.5	Manfaat Penelitian	
1.6	Sistematika Penulisan	4
BAB II	TINJAUAN PUSTAKA	
2.1	Studi Literatur	
2.2	Dasar Teori	
2.2.1	Data Mining	
2.2.2	Tahap-Tahap Data Mining	

2.2.3	Seleksi Fitur	
2.2.4	Information Gain	16
2.2.5	C4.5	
2.2.6	Support Vector Machine	
2.2.7	K-Fold Cross Validation	
2.2.8	Confusion Matrix	
BAB III	METODE PENELITIAN	
3.1	Objek Penelitian	
3.2	Alur Penelitian	
3.2.1	Perumusan Masalah	
3.2.2	Studi Literatur	
3.2.3	Dataset	
3.2.4	Preprocessing	
3.2.5	C4.5	
3.2.6	Support Vector Machine	
3.2.7	Confusion Matrix	<mark>2</mark> 8
3.2.7 3.2.8	Confusion Matrix	
3.2.8	Kesimpulan	
3.2.8 3.3	Kesimpulan	
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian	
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian Alat Penelitian	
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2 BAB IV	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian Alat Penelitian HASIL DAN PEMBAHASAN	28 28 28 28 29 30 30
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2 BAB IV 4.1	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian Alat Penelitian HASIL DAN PEMBAHASAN Dataset	28 28 28 28 29 30 30 30 31
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2 BAB IV 4.1 4.2	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian Alat Penelitian HASIL DAN PEMBAHASAN Dataset Implementasi <i>Preprocessing</i>	28 28 28 29 30 30 30 31 31
3.2.8 3.3 3.3.1 3.3.2 BAB IV 4.1 4.2 4.2.1	Kesimpulan Alat dan Bahan Data Penelitian Alat Penelitian HASIL DAN PEMBAHASAN Dataset Implementasi <i>Preprocessing</i> Data <i>Cleaning</i>	28 28 29 30 30 31 31 31

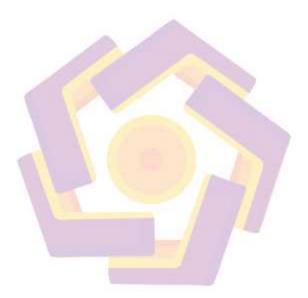
4.5	Perbandingan Akurasi Dengan Penelitian Terdahulu (Studi Literatur)	
BAB V	PENUTUP	
5.1	Kesimpulan	
5.2	Saran	
DAFT	AR PUSTAKA	



## DAFTAR TABEL

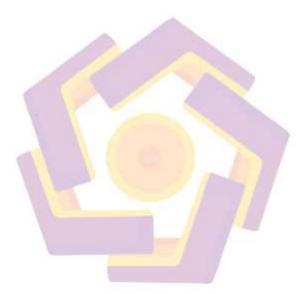
Tabel 2.1 Keaslian Penelitian	9
Tabel 3.3 Ilustrasi Proses 3 Fold Cross Validation Algoritma C4.5	
Tabel 3.4 Ilustrasi Proses 5 Fold Cross Validation Algoritma C4.5	26
Tabel 3.5 Ilustrasi Proses 10 Fold Cross Validation Algoritma C4.5	
Tabel 3.6 Ilustrasi Proses 3 Fold Cross Validation Algoritma SVM	27
Tabel 3.7 Ilustrasi Proses 5 Fold Cross Validation Algoritma SVM	27
Tabel 3.8 Ilustrasi Proses 10 Fold Cross Validation Algoritma SVM	
Tabel 3.1 Perangkat Lunak (Software)	
Tabel 3.2 Perangkat Keras (Hardware)	
Tabel 4.1 Karakteristik Dari Dataset Website Phishing	30
Tabel 4.2 30 Fitur Awal Sebelum Dilakukannya Seleksi Atribut	30
Tabel 4.3 Seleksi Fitur Information Gain	
Tabel 4.4 Total Confusion Matrix 3 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	34
Tabel 4.5 Hasil Pengujian 3 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	
Tabel 4.6 Total Confusion Matrix 5 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	35
Tabel 4.7 Hasil Pengujian 5 Fold Cross Validation JupyterLab	
Tabel 4.8 Total Confusion Matrix 10 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	
Tabel 4.9 Hasil Pengujian 10 Fold Cross Validation JupyterLab	38
Tabel 4.10 Total Confusion Matrix 3 Fold Cross Validation Pada Weka	
Tabel 4.11 Hasil Pengujian 3 Fold Cross Validation Weka	39
Tabel 4.12 Total Confusion Matrix 5 Fold Cross Validation Pada Weka	
Tabel 4.13 Hasil Pengujian 5 Fold Cross Validation Weka	
Tabel 4.14 Total Confusion Matrix 10 Fold Cross Validation Pada Weka	40
Tabel 4.15 Hasil Pengujian 10 Fold Cross Validation Weka	41
Tabel 4.16 Total Confusion Matrix 3 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	
Tabel 4.17 Hasil Pengujian 3 Fold Cross Validation JupyterLab	43
Tabel 4.18 Total Confusion Matrix 5 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	44
Tabel 4.19 Hasil Pengujian 5 Fold Cross Validation JupyterLab	
Tabel 4.20 Total Confusion Matrix 10 Fold Cross Validation Pada JupyterLab	
Tabel 4.21 Hasil Pengujian 10 Fold Cross Validation JupyterLab	46
Tabel 4.22 Total Confusion Matrix 3 Fold Cross Validation Pada Weka	

Tabel 4.23 Hasil Pengujian 3 Fold Cross Validation Weka	47
Tabel 4.24 Total Confusion Matrix 5 Fold Cross Validation Pada Weka	48
Tabel 4.25 Hasil Pengujian 5 Fold Cross Validation Weka	49
Tabel 4.26 Total Confusion Matrix 10 Fold Cross Validation Pada Weka	49
Tabel 4.27 Hasil Pengujian 10 Fold Cross Validation Weka	50
Table 4.28 Perbandingan Akurasi dengan penelitian Terdahulu	51



## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Tahapan-Tahapan Data Mining	15
Gambar 2.2 Ilustrasi SVM	
Gambar 2.3 Confusion Matrix	
Gambar 3.1 Alur Penelitian	
Gambar 4.1 Perbandingan Akurasi Pada JupyterLab dan Weka C4.5	
Gambar 4.2 Perbandingan Akurasi Pada JupyterLab dan Weka SVM	50



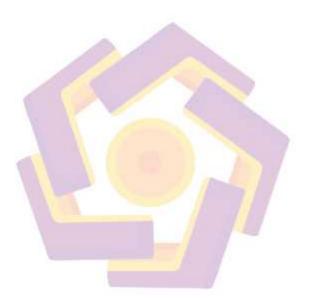
## DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN

SVM	Support Vector Machine
APWG	Anti Phishng Working Group
BEC	Business Email Compromise
IDADX	Indonesia Anti-Phishing Data Exchange
IRS	International Revenue Service
ISP	Internet Service Provider
CNN	Convolutional Neural Networks
ANFIS	Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System
FVV	Feature Validity Value
URL	Uniform Resource Locator
DT	Decision Tree
RF	Randon Forest
PSO	Particle Swarm Optimation
BPNN	Back-Propagation Neural Network
KNN	K-Nearest Neighbor
NB	Naïve Bayes
ML	Machine Learning
ID3	Iterative Dichotomiser 3
SRM	Structural Risk Minimization
TP	True Positive
FP	True Negative
TN	False Positive
FN	False Negative

## DAFTAR ISTILAH

Preprocessing

Pengolahan atau pemrosesan data



#### INTISARI

Indonesia ialah salah satu negara dengan pengguna internet terbesar di dunia. Menurut laporan We Are Social, terdapat 204.7 juta pengguna internet per Januari 2022. Pengguna internet tersebut kebanyakan digunakan untuk aktifitas sosial di dunia maya. Terbukti dengan jumlah penggunaan sosial media yang begitu besar jumlahnya, mencapai 191,4 juta pengguna pada Januari 2022. Dengan maraknya penggunaan internet di Indonesia, ancaman terhadap penggunanya semakin kian beragam. Salah satunya ialah phising. Tujuan dari serangan tersebut ialah membuat penggunanya percaya bahwa mereka berinteraksi dengan situs resmi yang dimaksud. Umumnya informasi yang dicari phiser (pelaku phising) vaitu informasi tentang kartu kredit korban atau pun password akun, dengan cara dialihkan ke web palsu atau dengan mengirimkan email ke korban, dimana korban akan diminta untuk memberikan infromasi pribadinya. Tujuan dari penelitian ini adalah untuk mendapatkan tingkat akurasi dalam mengklasifikasi website phishing dan dapat menentukan jenis website termasuk dalam website phishing atau website legitimate. Penelitian ini akan menggunakan algoritma C4.5 dan Support Vector Machine kemudian menggunakan Information Gain untuk melakukan seleksi fitur. Hasil penelitian ini menunjukan bahwa algoritma C4.5 memiliki akurasi sebesar 95.77%, presisi 94.74%, recall 92.32%, dan skor F1 93.52% sedangan Support Vector Machine memiliki akurasi sebesar 94.33%, presisi 95.48%, recall 94.94%, dan skor F1.95.21%,

Kata kunci: Phising, Identifikasi, C4.5, Support Vector Machine



#### ABSTRACT

Indonesia is one of the countries with the largest internet users in the world. According to the We Are Social report, there are 204.7 million internet users as of January 2022. These internet users are mostly used for social activities in cyberspace. This is evidenced by the large number of social media users, reaching 191.4 million users in January 2022. With the widespread use of the internet in Indonesia, threats to its users are increasingly diverse. One of them is phishing. The aim of the attack is to make its users believe that they are interacting with the legitimate website in question. Generally, the information that phishers are looking for is information about the victim's credit card or account password, by being redirected to a fake website or by sending an email to the victim, where the victim will be asked to provide personal information. The purpose of this study is to obtain a level of accuracy in classifying websites and to determine the types of phishing websites, included in phishing websites, or legitimate websites. This research will use the C43 algorithm and Support Vector Machine then use Information Gain to perform feature selection. The results of this study indicate that the C4.5 algorithm has an accuracy of 95,77%, precision of 94,74%, recall of 92.32%, and fl score of 93.52% while the Support Vector Machine has an accuracy of 94.33%, precision of 95.48%, recall of 94.94%, and f1 score of 95.21%

Keywords: Phishing, Identification, C4.5, Support Vector Machine