

**KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM
MENDETEKSI OBFUSCATED MALWARE
SKRIPSI**

Diajukan untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi Teknik Komputer



disusun oleh
MAFTUKH ZAKI MUBAROK
22.83.0872

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA
2026**

KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM MENDETEKSI OBFUSCATED MALWARE

SKRIPSI

untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana
Program Studi Teknik Komputer



disusun oleh

MAFTUKH ZAKI MUBAROK

22.83.0872

Kepada

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA**

2026

HALAMAN PERSETUJUAN

SKRIPSI

**KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM
MENDETEKSI OBFUSCATED MALWARE**

yang disusun dan diajukan oleh

MAFTUKH ZAKI MUBAROK

22.83.0872

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi
pada tanggal 20 februari 2026

Dosen Pembimbing,



Dr. Dony Arivus, S.S., M.Kom.

NIK. 190302128

HALAMAN PENGESAHAN
SKRIPSI
KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM
MENDETEKSI OBFUSCATED MALWARE

yang disusun dan diajukan oleh

MAFTUKH ZAKI MUBAROK

22.83.0872

Telah dipertahankan di depan Dewan Penguji
pada tanggal 20 februari 2026

Susunan Dewan Penguji

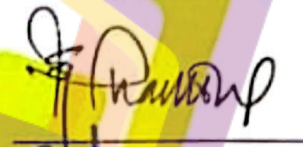
Nama Penguji

Melwin Syafrizal, S.Kom., M.Eng., Ph.D.
NIK. 190302105

Eko Pramono, S.Si, M.T
NIK. 190302580

Dr. Dony Ariyus, S.S., M.Kom.
NIK. 190302128

Tanda Tangan



Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan
untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer
Tanggal 20 februari 2026

DEKAN FAKULTAS ILMU KOMPUTER



Prof. Dr. Kusrini, M.Kom.
NIK. 190302106

HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI

Yang bertandatangan di bawah ini,

Nama mahasiswa : MAFTUKH ZAKI MUBAROK
NIM : 22.83.0872

Menyatakan bahwa Skripsi dengan judul berikut:

KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM MENDETEKSI
OBFUSCATED MALWARE

Dosen Pembimbing : Dr. Dony Ariyus, S.S., M.Kom.

1. Karya tulis ini adalah benar-benar **ASLI** dan **BELUM PERNAH** diajukan untuk mendapatkan gelar akademik, baik di Universitas AMIKOM Yogyakarta maupun di Perguruan Tinggi lainnya.
2. Karya tulis ini merupakan gagasan, rumusan dan penelitian **SAYA** sendiri, tanpa bantuan pihak lain kecuali arahan dari Dosen Pembimbing.
3. Dalam karya tulis ini tidak terdapat karya atau pendapat orang lain, kecuali secara tertulis dengan jelas dicantumkan sebagai acuan dalam naskah dengan disebutkan nama pengarang dan disebutkan dalam Daftar Pustaka pada karya tulis ini.
4. Perangkat lunak yang digunakan dalam penelitian ini sepenuhnya menjadi tanggung jawab **SAYA**, bukan tanggung jawab Universitas AMIKOM Yogyakarta.
5. Pernyataan ini **SAYA** buat dengan sesungguhnya, apabila di kemudian hari terdapat penyimpangan dan ketidakbenaran dalam pernyataan ini, maka **SAYA** bersedia menerima **SANKSI AKADEMIK** dengan pencabutan gelar yang sudah diperoleh, serta sanksi lainnya sesuai dengan norma yang berlaku di Perguruan Tinggi.

Yogyakarta, 20 februari 2026

Yang Menyatakan,


METERAL
TEMPEL
4FAOX040542930
Maftukh Zaki Mubarak

HALAMAN PERSEMBAHAN

Puji syukur kehadiran Allah SWT atas berkat dan rahmat yang telah diberikan kepada saya sehingga dapat menyelesaikan skripsi ini. Oleh karena itu dengan rasa syukur dan bangga saya ucapkan terimakasih kepada :

1. Allah SWT, berkat rahmat kasih sayang dan pertolongan-Nya saya bisa sampai sejauh ini.
2. Kedua orang tua saya, Bapak dan Ibu, yang selalu mendukung dan mendidik saya sejak kecil hingga saat ini. Mereka selalu memberikan dukungan moril dan doa yang tulus sehingga saya dapat menyelesaikan masa studi S1 dengan baik. Tanpa dukungan dan doa mereka, saya tidak akan dapat mencapai titik ini.
3. Dosen pembimbing saya, Bapak Dr.Dony Ariyus, S.S., M.Kom yang selalu memacu dan membimbing saya dalam proses menyelesaikan skripsi.
4. Bapak/Ibu dosen pembimbing, pengajar, serta penguji di Universitas AMIKOM Yogyakarta yang selalu memberikan pengalaman ilmu dengan tulus dan mengarahkan saya sehingga saya dapat menyelesaikan masa studi S1 dengan baik. Saya berharap segala ilmu yang telah diberikan oleh Bapak/Ibu akan menjadi ladang amal yang memberikan pahala jariyah dan selalu diberikan keberkahan ilmu dan rezeki oleh Tuhan yang Maha Esa.

KATA PENGANTAR

Puji dan syukur penulis panjatkan ke hadirat [Tuhan Yang Maha Esa / Allah SWT], karena atas rahmat, hidayah, dan karunia-Nya, penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul "**KOMPARASI ALGORITMA SVM DAN KNN DALAM MENDETEKSI OBSUCATED MALWARE**" tepat pada waktunya.

Skripsi ini disusun sebagai salah satu syarat akademis untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer (S.Kom.) pada Program Studi Teknik Komputer, Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Amikom Yogyakarta. Penulisan skripsi ini tidak lepas dari hambatan dan tantangan, namun berkat bimbingan, bantuan, dan dukungan dari berbagai pihak, seluruh kendala tersebut dapat teratasi dengan baik.

Oleh karena itu, pada kesempatan ini penulis ingin menyampaikan apresiasi dan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada:

1. Kedua Orang Tua Tercinta serta seluruh keluarga besar yang tidak pernah lelah memberikan doa, dukungan moral, kasih sayang, dan pengorbanan materiil yang luar biasa hingga penulis bisa mencapai titik ini.
2. Bapak Dr.Dony Ariyus, S.S., M.Kom, selaku Dosen Pembimbing Utama yang telah meluangkan waktu, memberikan ilmu, kesabaran, serta arahan yang sangat berharga demi kesempurnaan skripsi ini.
3. Teman-teman seperjuangan Angkatan 2022 Program Studi Teknik Komputer yang telah berbagi suka, duka, dan saling menguatkan dalam menyelesaikan masa studi ini.

Penulis menyadari bahwa skripsi ini masih jauh dari kata sempurna karena keterbatasan pengetahuan dan pengalaman yang dimiliki.

Yogyakarta, 20 februari 2026

Maftukh Zaki Mubarok

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	ii
HALAMAN PERSETUJUAN	iii
HALAMAN PENGESAHAN	iv
HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI	v
HALAMAN PERSEMBAHAN	vi
KATA PENGANTAR	vii
DAFTAR ISI	viii
DAFTAR TABEL	xii
DAFTAR GAMBAR	xiv
INTISARI	xv
ABSTRACT	xvi
BAB I	2
PENDAHULUAN	2
1.1 Latar Belakang	2
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah	3
1.4 Tujuan Penelitian	4
1.5 Manfaat Penelitian	5
1.6 Sistematika Penulisan	5
BAB II	5
TINJAUAN PUSTAKA	5
2.1 Studi Literatur	5
2.2 Dasar Teori	10
2.2.1 Malware dan Obfuscation	10

2.2.2 Analisis Statis vs Dinamis (Memori)	12
2.2.3 Support Vector Machine (SVM)	12
2.2.4 K-Nearest Neighbor (KNN)	14
2.2.5 Evaluasi Kinerja (Confusion Matrix)	15
BAB III	17
METODE PENELITIAN	17
3.1 Desain Penelitian	17
3.2 Dataset Penelitian	17
3.2.1 Deskripsi Dataset	17
3.2.2 Eksplorasi Data Awal (Exploratory Data Analysis - EDA)	17
3.3 Preprocessing Data	18
3.3.1 Data Cleaning	18
3.3.2 Feature Selection	18
3.3.3 Normalization/Scaling	18
3.3.4 Train-Test Split	19
3.4 Skenario Eksperimen	19
3.5 Implementasi Algoritma	19
3.5.1 Support Vector Machine (SVM)	19
3.5.2 K-Nearest Neighbor (KNN)	20
3.6 Metrik Evaluasi	20
3.7 Tools dan Lingkungan Pengembangan	20
3.8 Diagram Alur Penelitian	21
BAB IV	23

HASIL DAN PEMBAHASAN	23
4.1 Eksplorasi Data	23
4.1.1 Analisis Deskriptif ObfuscatedMalMem2022	23
4.1.1.2 Fitur pslist (Process List)	27
4.1.2 Analisis Deskriptif MalwareMemoryDump	30
4.1.4 Perbandingan Karakteristik Kedua Dataset	32
4.2 Hasil Preprocessing	33
4.2.1 Data Cleaning	33
4.2.2 Feature Selection	34
4.2.3 Normalization	35
4.3 Hasil Klasifikasi pada ObfuscatedMalMem2022	37
4.3.1 Performa Support Vector Machine (SVM)	37
4.3.2 Performa KNN - Confusion Matrix - Metrik (Acc, Prec, Rec, F1) - Waktu Komputasi	41
4.3.3 Komparasi SVM vs KNN pada Dataset 1	48
4.4 Hasil Klasifikasi pada MalwareMemoryDump	52
4.4.1 Performa SVM	52
4.4.2 Performa KNN	55
4.4.3 Komparasi SVM vs KNN pada Dataset 2	59
4.5 Analisis Komparatif Cross-Dataset	60
4.5.1 Konsistensi Performa Algoritma	60
4.5.2 Analisis Generalisasi Model	61
4.5.3 Diskusi Trade-off	61

4.6 Pembahasan Komprehensif	62
4.6.1 Temuan Utama	62
4.6.2 Implikasi Praktis	62
4.6.3 Limitasi Penelitian	63
BAB V PENUTUP	65
5.1 Kesimpulan	65
5.2 Saran	66
5.2.1 Saran untuk Penelitian Lanjutan	66
5.2.2 Saran untuk Implementasi Praktis	66
5.2.3 Saran untuk Stakeholders Lain	67
5.3 Penutup	67
REFERENSI	68

DAFTAR TABEL

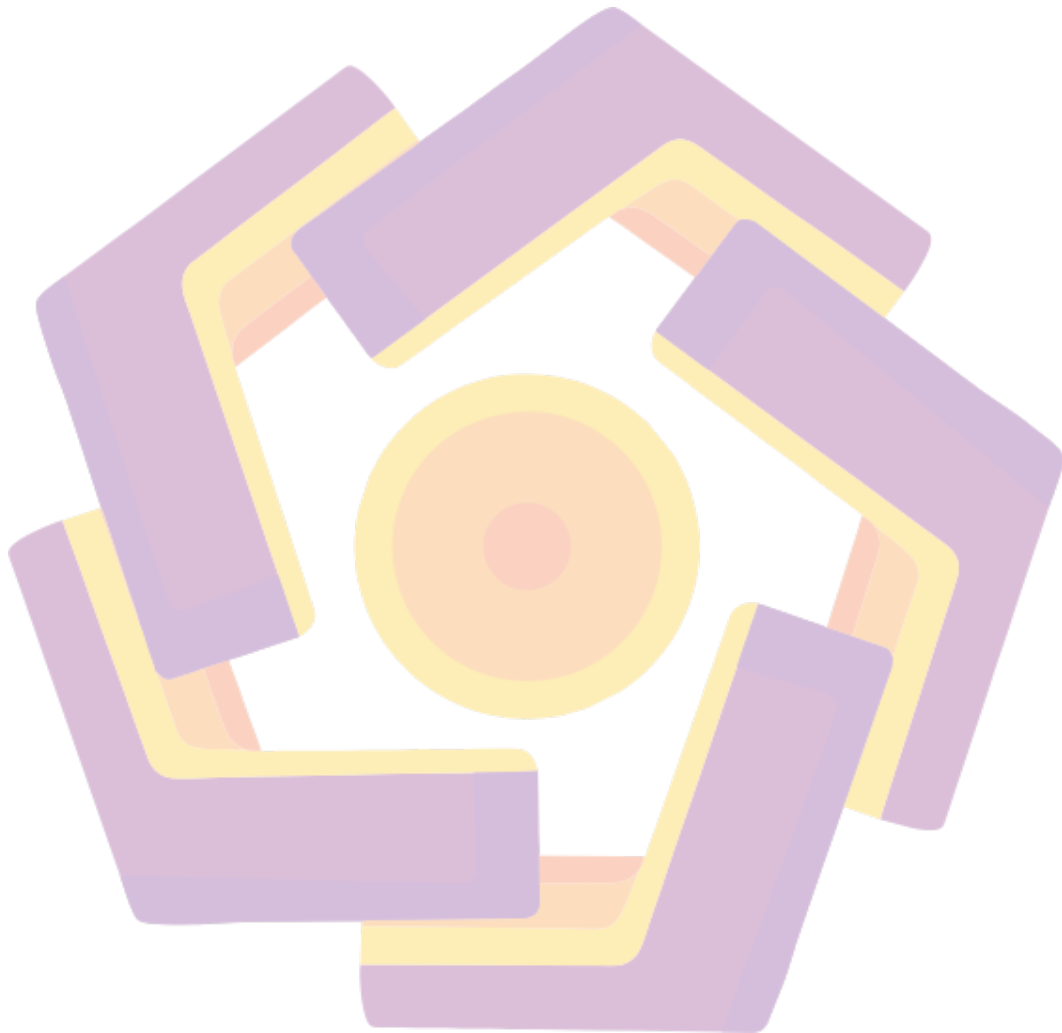
Tabel 2.2 Keaslian Penelitian	7
Tabel 4.1 Karakteristik Dataset ObfuscatedMalMem2022	23
Tabel 4.2 Statistik Deskriptif Fitur Numerik (5 Fitur Utama)	24
Tabel 4.3 Distribusi Tipe Malware dalam Dataset	25
Tabel 4.4 Kelompok Fitur Berdasarkan Plugin Volatility	26
Tabel 4.5 Statistik Deskriptif Fitur pslist	27
Tabel 4.6 Karakteristik Dataset MalwareMemoryDump	30
Tabel 4.7 Perbandingan Statistik Kedua Dataset	32
Tabel 4.8 Hasil Data Cleaning	33
Tabel 4.9 Proses Feature Selection	34
Tabel 4.10 Perbandingan Data Sebelum dan Sesudah Normalisasi	36
Tabel 4.11 Hasil Hyperparameter Tuning SVM - ObfuscatedMalMem2022	37
Tabel 4.12 Confusion Matrix SVM - ObfuscatedMalMem2022	38
Tabel 4.13 Metrik Evaluasi SVM - ObfuscatedMalMem2022	39
Tabel 4.14 Hasil Hyperparameter Tuning KNN - ObfuscatedMalMem2022	42
Tabel 4.15 Confusion Matrix KNN - ObfuscatedMalMem2022	43
Tabel 4.16 Metrik Evaluasi KNN - ObfuscatedMalMem2022	44
Tabel 4.17 Perbandingan Lengkap SVM vs KNN - ObfuscatedMalMem2022	48
Tabel 4.18 Scalability	51
Tabel 4.19 Hasil Hyperparameter Tuning SVM – MalwareMemoryDump	52
Tabel 4.20 Confusion Matrix SVM – MalwareMemoryDump	53
Tabel 4.21 Metrik Evaluasi SVM – MalwareMemoryDump	54
Tabel 4.22 Hasil Hyperparameter Tuning KNN – MalwareMemoryDump	56
Tabel 4.23 Confusion Matrix KNN – MalwareMemoryDump	57
Tabel 4.24 Metrik Evaluasi KNN – MalwareMemoryDump	57
Tabel 4.25 Perbandingan Lengkap SVM vs KNN – MalwareMemoryDump	59
Tabel 4.26 Perbandingan Performa Antar Dataset	60
Tabel 4.27 Hasil <i>Cross-Dataset Validation</i> (Akurasi)	61

Tabel 4.28 Matriks Perbandingan *Trade-off* SVM vs KNN

61

Tabel 4.29 Kategori Limitasi dan Saran Mitigasi

63



DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Cara Kerja SVM	13
Gambar 2.2 Cara kerja KNN	15
Gambar 3.1 Alur Penelitian	22
Gambar 4.1 Grafik Distribusi Kelas ObfuscatedMalMem2022	24
Gambar 4.2 Grafik Distribusi Kelas MalwareMemoryDump	31
Gambar 4.3 alur sistem Penelitian	31
Gambar 4.4 Confusion Matrix SVM - ObfuscatedMalMem2022	38
Gambar 4.5 ROC Curve SVM - ObfuscatedMalMem2022	39
Gambar 4.6 Confusion Matrix KNN - ObfuscatedMalMem2022	43
Gambar 4.7 ROC Curve KNN - ObfuscatedMalMem2022	44
Gambar 4.8 Grafik Perbandingan Performa SVM vs KNN - Dataset 1	48
Gambar 4.9 Confusion Matrix SVM – MalwareMemoryDump	53
Gambar 4.10 ROC Curve SVM – MalwareMemoryDump	54
Gambar 4.11 Confusion Matrix KNN – MalwareMemoryDump	56
Gambar 4.12 ROC Curve KNN – MalwareMemoryDump	58
Gambar 4.13 Grafik Perbandingan Performa SVM vs KNN - Dataset 2	59

INTISARI

Perkembangan teknik obfuscation pada malware modern telah menjadi tantangan signifikan bagi sistem keamanan siber, di mana malware mampu menyamarkan kode berbahaya untuk menghindari deteksi antivirus tradisional berbasis signature. Oleh karena itu, pendekatan analisis dinamis melalui forensik memori menjadi solusi alternatif yang krusial. Penelitian ini bertujuan untuk mengkomparasi kinerja dua algoritma Supervised Machine Learning, yaitu Support Vector Machine (SVM) dan K-Nearest Neighbor (KNN), dalam mendeteksi obfuscated malware. Dataset yang digunakan adalah CIC-MalMem-2022 dan MalwareMemoryDump yang berisi fitur-fitur ekstraksi memori dari berbagai jenis malware (Spyware, Ransomware, Trojan) dan aplikasi benigna. Metodologi penelitian meliputi tahap preprocessing data, normalisasi fitur menggunakan Standard Scaler, dan pelatihan model dengan pembagian data latih dan uji sebesar 80:20. Hasil pengujian menunjukkan bahwa algoritma [Model Terbaik, misal: SVM] memiliki performa yang lebih unggul dengan akurasi mencapai [...%], dibandingkan algoritma [Model Lain] yang memperoleh akurasi [...%]. Namun, dari segi waktu komputasi, algoritma [Model Tercepat] terbukti lebih efisien. Penelitian ini menyimpulkan bahwa metode Machine Learning berbasis memori efektif dalam mengidentifikasi malware yang tersamar, dengan [Model Terbaik] sebagai rekomendasi utama untuk deteksi yang memprioritaskan akurasi. Kata Kunci: Cyber Security, Obfuscated Malware, Machine Learning, Support Vector Machine (SVM), K-Nearest Neighbor (KNN), Forensik Memori.

ABSTRACT

The advancement of obfuscation techniques in modern malware has posed a significant challenge to cybersecurity systems, enabling malicious software to disguise its code and evade traditional signature-based antivirus detection. Consequently, a dynamic approach through memory forensics has become a crucial alternative solution. This study aims to compare the performance of two Supervised Machine Learning algorithms, Support Vector Machine (SVM) and K-Nearest Neighbor (KNN), in detecting obfuscated malware. The study utilizes the CIC-MalMem-2022 and MalwareMemoryDump dataset, which contains memory extraction features from various malware families (Spyware, Ransomware, Trojan) and benign applications. The methodology includes data preprocessing, feature normalization using Standard Scaler, and model training with an 80:20 train-test split ratio. The experimental results demonstrate that the [Best Model, e.g., SVM] algorithm yields superior performance with an accuracy of [...%], compared to the [Other Model] algorithm which achieved [...%] accuracy. However, in terms of computational time, the [Fastest Model] algorithm proved to be more efficient. This study concludes that memory-based Machine Learning methods are effective in identifying disguised malware, with [Best Model] being the primary recommendation for detection systems that prioritize accuracy.

Keywords: Cyber Security, Obfuscated Malware, Machine Learning, Support Vector Machine (SVM), K-Nearest Neighbor (KNN), Memory Forensics.