

**IMPLEMENTASI ALGORITMA SUPPORT VECTOR  
MACHINE DALAM MENDETEKSI DINI RISIKO PENYAKIT  
JANTUNG**



**SKRIPSI**

**YOSEF FOURENTINO WICAKSONO  
00000055237**

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA  
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA  
TANGERANG  
2025**

# **IMPLEMENTASI ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE DALAM MENDETEKSI DINI RISIKO PENYAKIT**



Diajukan sebagai salah satu syarat untuk memperoleh  
Gelar Sarjana Komputer (S.Kom.)

**YOSEF FOURENTINO WICAKSONO**  
**00000055237**

**UMN**  
**UNIVERSITAS**  
**MULTIMEDIA**  
**PROGRAM STUDI INFORMATIKA**  
**FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA**  
**UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA**

**TANGERANG**  
**2025**

## HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT

Dengan ini saya,

Nama : Yosef Fourentino Wicaksono  
Nomor Induk Mahasiswa : 00000055237  
Program Studi : Informatika

Skripsi dengan judul:

**Implementasi Algoritma Support Vector Machine dalam Mendeteksi Dini Risiko Penyakit Jantung**

merupakan hasil karya saya sendiri bukan plagiat dari laporan karya tulis ilmiah yang ditulis oleh orang lain, dan semua sumber, baik yang dikutip maupun dirujuk, telah saya nyatakan dengan benar serta dicantumkan di Daftar Pustaka.

Jika di kemudian hari terbukti ditemukan kecurangan/penyimpangan, baik dalam pelaksanaan maupun dalam penulisan laporan karya tulis ilmiah, saya bersedia menerima konsekuensi dinyatakan TIDAK LULUS untuk mata kuliah yang telah saya tempuh.

Tangerang, 4 Juli 2025



(Yosef Fourentino Wicaksono)

UMN  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## HALAMAN PENGESAHAN

Skripsi dengan judul

### IMPLEMENTASI ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE DALAM MENDETEKSI DINI RISIKO PENYAKIT JANTUNG

oleh

Nama : Yosef Fourentino Wicaksono  
NIM : 00000055237  
Program Studi : Informatika  
Fakultas : Fakultas Teknik dan Informatika

Telah diujikan pada hari Selasa, 15 Juli 202

Pukul 15.00 s/s 17.00 dan dinyatakan

LULUS

Dengan susunan penguji sebagai berikut

Ketua Sidang

(Adityawan, S.Komp., M.Si.)

NIDK: 8994550022

Penguji

(Dr. Ir. A. A. N. Ananda Kusuma)

NIDK: 8984101024

Pembimbing

(Dennis Gunawan, S.Kom., M.Sc.)

NIDN: 0320059001

Ketua Program Studi Informatika,

(Arya Wicaksana, S.Kom., M.Eng.Sc., OCA)

NIDN: 0315109103

## HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH UNTUK KEPENTINGAN AKADEMIS

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Yosef Fourentino Wicaksono  
NIM : 00000055237  
Program Studi : Informatika  
Jenjang : S1  
Judul Karya Ilmiah : Implementasi Algoritma Support Vector Machine dalam Mendeteksi Dini Risiko Penyakit Jantung

Menyatakan dengan sesungguhnya bahwa saya bersedia (**pilih salah satu**):

- Saya bersedia memberikan izin sepenuhnya kepada Universitas Multimedia Nusantara untuk mempublikasikan hasil karya ilmiah saya ke dalam repositori Knowledge Center sehingga dapat diakses oleh Sivitas Akademika UMN/Publik. Saya menyatakan bahwa karya ilmiah yang saya buat tidak mengandung data yang bersifat konfidensial.
- Saya tidak bersedia mempublikasikan hasil karya ilmiah ini ke dalam repositori Knowledge Center, dikarenakan: dalam proses pengajuan publikasi ke jurnal/konferensi nasional/internasional (dibuktikan dengan *letter of acceptance*) \*\*.
- Lainnya, pilih salah satu:
  - Hanya dapat diakses secara internal Universitas Multimedia Nusantara
  - Embargo publikasi karya ilmiah dalam kurun waktu tiga tahun.

Tangerang, 4 Juli 2025

Yang menyatakan

  
Yosef Fourentino Wicaksono

\*\*Jika tidak bisa membuktikan LoA jurnal/HKI, saya bersedia mengizinkan penuh karya ilmiah saya untuk dipublikasikan ke KC UMN dan menjadi hak institusi UMN.

## **HALAMAN PERSEMBAHAN / MOTTO**



”A good name is to be more desired than great wealth, Favor is better than silver and gold.”

Proverbs 22:1 (NASB)

**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## KATA PENGANTAR

Segala puji dan syukur saya panjatkan kepada Tuhan Yang Maha Esa atas limpahan rahmat dan karunia-Nya, sehingga penulisan laporan skripsi yang berjudul "Implementasi Algoritma Support Vector Machine untuk Deteksi Dini Penyakit Jantung" ini dapat diselesaikan. Penulisan skripsi ini merupakan salah satu syarat untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer pada Program Studi Informatika, Fakultas Teknik dan Informatika, Universitas Multimedia Nusantara. Saya menyadari bahwa penyelesaian skripsi ini tidak akan mungkin tercapai tanpa adanya dukungan, bimbingan, dan bantuan dari berbagai pihak sejak masa perkuliahan hingga proses penyusunan skripsi.

Mengucapkan terima kasih

1. Bapak Dr. Ir. Andrey Andoko, M.Sc., selaku Rektor Universitas Multimedia Nusantara.
2. Bapak Dr. Eng. Niki Prastomo, S.T., M.Sc., selaku Dekan Fakultas Teknik dan Informatika Universitas Multimedia Nusantara.
3. Bapak Arya Wicaksana, S.Kom., M.Eng.Sc., OCA, selaku Ketua Program Studi Informatika Universitas Multimedia Nusantara.
4. Bapak Dennis Gunawan, S.Kom., M.Sc., sebagai Pembimbing pertama yang telah memberikan bimbingan, arahan, dan motivasi atas terselesainya tugas akhir ini.
5. Orang Tua dan keluarga saya yang telah memberikan bantuan dukungan material dan moral, sehingga penulis dapat menyelesaikan tesis ini.
6. Pihak- pihak dan teman lain yang telah membantu dalam penggerjaan proses skripsi secara moral maupun saran.

Semoga skripsi ini bermanfaat, baik sebagai sumber informasi maupun sumber inspirasi, bagi para pembaca.

Tangerang, 4 Juli 2025



Yosef Fourentino Wicaksono

# **IMPLEMENTASI ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE DALAM MENDETEKSI DINI RISIKO PENYAKIT JANTUNG**

Yosef Fourentino Wicaksono

## **ABSTRAK**

Penyakit jantung merupakan penyebab utama kematian di dunia, sehingga upaya deteksi dini terhadap risiko penyakit ini menjadi sangat penting. Deteksi dini secara medis dapat dilakukan melalui prosedur seperti elektrokardiogram dan uji stres jantung, yang hasilnya dapat dimanfaatkan lebih lanjut dalam sistem pembelajaran mesin untuk memperkuat analisis prediktif. Penelitian ini menerapkan algoritma *Support Vector Machine (SVM)* untuk membangun model klasifikasi dalam mendeteksi risiko penyakit jantung berdasarkan data dari *UCI Machine Learning Repository*. Model dikembangkan menggunakan pendekatan *hyperparameter tuning* guna memperoleh performa optimal. Hasil terbaik dicapai menggunakan kernel RBF, dengan parameter C sebesar 10 dan gamma sebesar 0,01. Model yang dihasilkan mampu mencapai *accuracy* sebesar 85,18%, *precision* sebesar 91,67%, *recall* sebesar 78,57%, dan *F1-score* sebesar 84,61%. Hasil ini menunjukkan bahwa SVM dapat diandalkan sebagai salah satu metode klasifikasi dalam pengembangan sistem deteksi dini penyakit jantung.

**Kata kunci:** Deteksi Dini, *Hyperparameter*, Klasifikasi, Penyakit Jantung, *Support Vector Machine*.



**IMPLEMENTATION OF THE SUPPORT VECTOR MACHINE ALGORITHM  
FOR EARLY DETECTION OF HEART DISEASE RISK**

Yosef Fourentino Wicaksono

**ABSTRACT**

*Heart disease is the leading cause of death worldwide, making early detection of its risk a critical health priority. Medically, early detection can be carried out through procedures such as electrocardiograms and cardiac stress tests, whose results can be further utilized in machine learning-based systems to enhance predictive analysis. This study implements the Support Vector Machine (SVM) algorithm to build a classification model for early detection of heart disease risk based on clinical data. The model was developed using a hyperparameter tuning approach to achieve optimal performance. The best result was obtained using the RBF kernel, with parameters C set to 10 and gamma to 0.01. The final model achieved an accuracy of 85.18%, a precision of 91.67%, a recall of 78.57%, and an F1-score of 84.61%. These results demonstrate that SVM is a reliable classification method for developing early heart disease detection systems.*

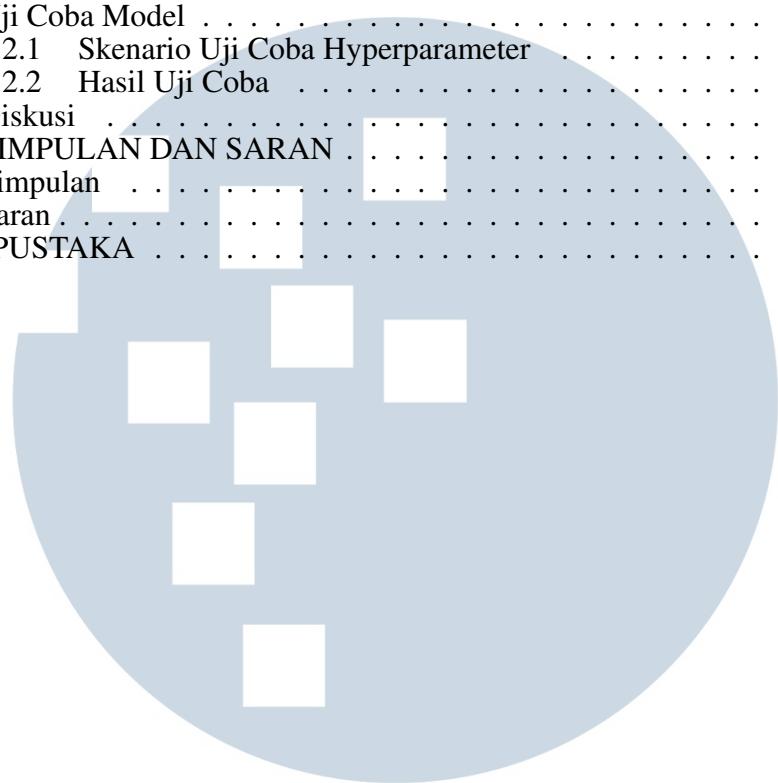
**Keywords:** Classification, Early Detection, Heart Disease, Hyperparameter Tuning, Support Vector Machine.



## DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL . . . . .	i
PERNYATAAN TIDAK MELAKUKAN PLAGIAT . . . . .	ii
HALAMAN PENGESAHAN . . . . .	iii
HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH . . . . .	iv
HALAMAN PERSEMBAHAN/MOTO . . . . .	v
KATA PENGANTAR . . . . .	vi
ABSTRAK . . . . .	vii
ABSTRACT . . . . .	viii
DAFTAR ISI . . . . .	ix
DAFTAR TABEL . . . . .	xi
DAFTAR GAMBAR . . . . .	xii
DAFTAR RUMUS . . . . .	xiii
DAFTAR LAMPIRAN . . . . .	xiv
BAB 1 PENDAHULUAN . . . . .	1
1.1 Latar Belakang Masalah . . . . .	1
1.2 Rumusan Masalah . . . . .	4
1.3 Batasan Permasalahan . . . . .	4
1.4 Tujuan Penelitian . . . . .	4
1.5 Manfaat Penelitian . . . . .	4
1.6 Sistematika Penulisan . . . . .	5
BAB 2 LANDASAN TEORI . . . . .	7
2.1 Penyakit Jantung . . . . .	7
2.2 Machine Learning . . . . .	7
2.3 Supervised Learning . . . . .	8
2.4 <i>Interquartile Range (IQR)</i> . . . . .	8
2.5 Standard Scaler . . . . .	9
2.6 SMOTE (Synthetic Minority Over-sampling Technique) . . . . .	10
2.7 Cross Validation . . . . .	11
2.8 Support Vector Machine (SVM) . . . . .	12
2.9 Confusion Matrix . . . . .	14
BAB 3 METODOLOGI PENELITIAN . . . . .	16
3.1 Studi Literatur . . . . .	17
3.2 Pengumpulan Data . . . . .	18
3.3 Pembersihan Data . . . . .	20
3.3.1 Pembersihan Missing Value . . . . .	20
3.3.2 Pembersihan Duplikasi Data . . . . .	21
3.3.3 Pembersihan Outlier . . . . .	21
3.4 Pemrosesan Awal Data . . . . .	21
3.4.1 Standarisasi Data . . . . .	22
3.4.2 Pembagian Data . . . . .	23
3.4.3 SMOTE(Synthetic Minority Oversampling Technique) . . . . .	23
3.5 Pembangunan Model . . . . .	24
3.6 Evaluasi Model . . . . .	25
3.7 Dokumentasi . . . . .	26
BAB 4 HASIL DAN DISKUSI . . . . .	27
4.1 Hasil Implementasi Pembelajaran Machine . . . . .	27
4.1.1 Pengumpulan Data . . . . .	27
4.1.2 Pembersihan Data . . . . .	28

4.1.3	Pemrosesan Awal Data . . . . .	31
4.1.4	Pembangunan Model . . . . .	38
4.2	Uji Coba Model . . . . .	40
4.2.1	Skenario Uji Coba Hyperparameter . . . . .	41
4.2.2	Hasil Uji Coba . . . . .	41
4.3	Diskusi . . . . .	46
BAB 5	SIMPULAN DAN SARAN . . . . .	50
5.1	Simpulan . . . . .	50
5.2	Saran . . . . .	50
DAFTAR PUSTAKA	. . . . .	52



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## DAFTAR TABEL

Tabel 4.1	<i>Hyperparameter</i> Terbaik berdasarkan iterasi dari GridSearchCV . . . . .	40
Tabel 4.2	Tabel Skenario Uji Coba Hyperparameter SVM . . . . .	41
Tabel 4.3	Hasil terbaik dari setiap skenario berdasarkan <i>hyperparameter GridSearchCV</i> . . . . .	44
Tabel 4.4	Kombinasi hyperparameter terbaik dari semua kombinasi parameter . . . . .	44
Tabel 4.5	Confusion Matrix algoritma SVM terbaik berdasarkan semua kombinasi parameter . . . . .	44
Tabel 4.6	Hasil Performa algoritma SVM terbaik dalam semua kombinasi <i>hyperparameter</i> . . . . .	45

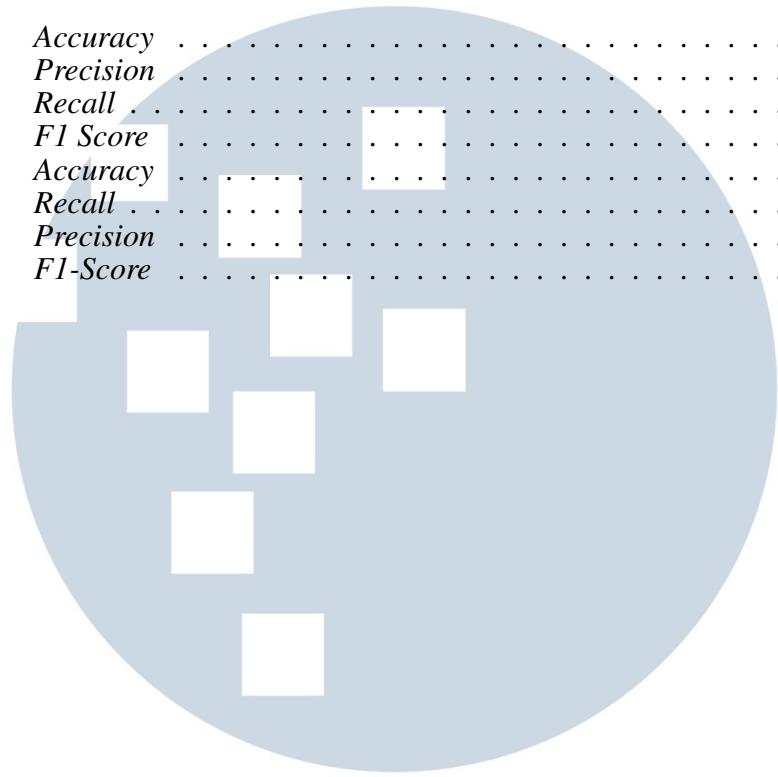


## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1	Visualisasi Interquartile Range . . . . .	9
Gambar 2.2	Visualisasi cross validation . . . . .	11
Gambar 2.3	Visualisasi Sederhana Hyperplane . . . . .	13
Gambar 2.4	Confusion Matrix . . . . .	14
Gambar 3.1	Alur Penelitian . . . . .	16
Gambar 3.2	Gambaran keseluruhan penelitian . . . . .	17
Gambar 3.3	Dataset Heart Disease Kaggle . . . . .	19
Gambar 3.4	Korelasi per fitur . . . . .	19
Gambar 3.5	Flowchart pembersihan data . . . . .	20
Gambar 3.6	Flowchart pemrosesan awal data . . . . .	22
Gambar 3.7	Flowchart standarisasi data . . . . .	23
Gambar 3.8	Flowchart SMOTE . . . . .	24
Gambar 3.9	Flowchart pembangunan model . . . . .	24
Gambar 3.10	Flowchart algoritma Support Vector Machine . . . . .	25
Gambar 3.11	Flowchart evaluasi model . . . . .	26
Gambar 4.1	Import dataset . . . . .	27
Gambar 4.2	Dataframe Heart Disease . . . . .	27
Gambar 4.3	Pengecekan missing value . . . . .	28
Gambar 4.4	Hasil missing value . . . . .	28
Gambar 4.5	Kode info data . . . . .	29
Gambar 4.6	Hasil info data . . . . .	29
Gambar 4.7	Hasil outlier data . . . . .	30
Gambar 4.8	Kode pemisahan data . . . . .	31
Gambar 4.9	Kode splitting data . . . . .	32
Gambar 4.10	Hasil pembagian data train . . . . .	33
Gambar 4.11	Hasil pembagian data test . . . . .	34
Gambar 4.12	Label target sebelum SMOTE . . . . .	35
Gambar 4.13	Grafik boxplot sebelum scaling . . . . .	35
Gambar 4.14	Kode scaling data . . . . .	36
Gambar 4.15	Grafik bloxpot setelah scaling . . . . .	37
Gambar 4.16	Kode teknik SMOTE . . . . .	37
Gambar 4.17	Label target setelah SMOTE . . . . .	38
Gambar 4.18	Potongan kode cross validation . . . . .	38
Gambar 4.19	Potongan kode pembangunan menggunakan GridSearchCV	39
Gambar 4.20	Potongan kode evaluasi model . . . . .	40
Gambar 4.21	Hasil skenario hyperparamaeter C . . . . .	42
Gambar 4.22	Hasil skenario hyperparamaeter gamma . . . . .	42
Gambar 4.23	Hasil skenario dari setiap kernel . . . . .	43
Gambar 4.24	Accuracy learning curve berdasarkan hyperparameter terbaik dari setiap kombinasi hyperparameter . . . . .	48
Gambar 4.25	Loss learning curve berdasarkan hyperparameter terbaik dari setiap kombinasi hyperparameter . . . . .	48

## DAFTAR RUMUS

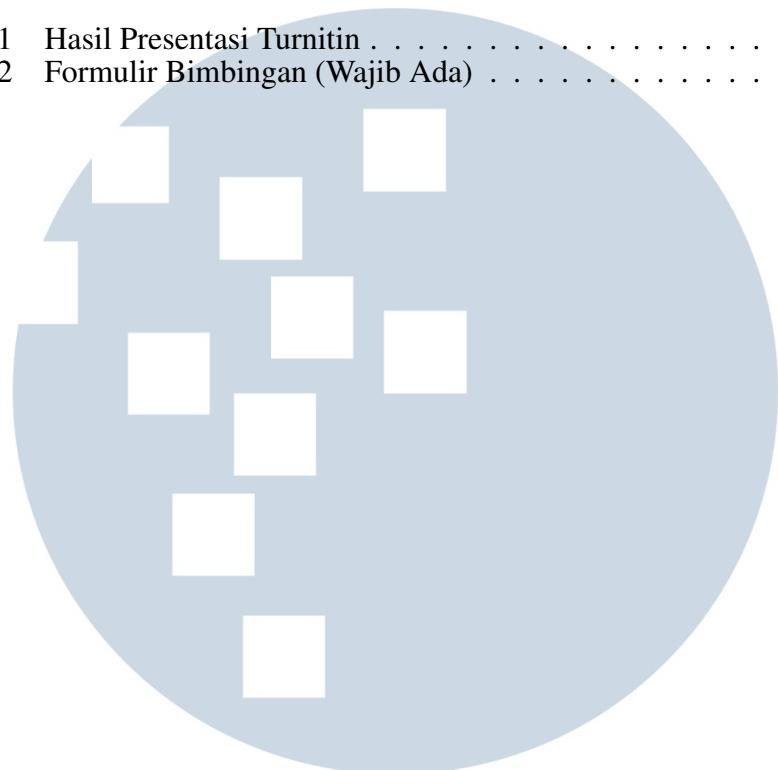
Rumus 2.1	<i>Accuracy</i>	15
Rumus 2.2	<i>Precision</i>	15
Rumus 2.3	<i>Recall</i>	15
Rumus 2.4	<i>F1 Score</i>	15
Rumus 4.1	<i>Accuracy</i>	44
Rumus 4.2	<i>Recall</i>	45
Rumus 4.3	<i>Precision</i>	45
Rumus 4.4	<i>F1-Score</i>	45



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran 1	Hasil Presentasi Turnitin . . . . .	56
Lampiran 2	Formulir Bimbingan (Wajib Ada) . . . . .	67



**UMN**  
**UNIVERSITAS**  
**MULTIMEDIA**  
**NUSANTARA**