# MENGINTEGRASIKAN EXPLAINABLE AI DALAM DETEKSI BERITA HOAKS MELALUI METODE ENSEMBLE LEARNING: RANDOM FOREST DAN ADABOOST

#### SKRIPSI

Diajukan untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana Program Studi S1-Informatika



disusun oleh WAYAN SURYA ADNYANA 21.11.4160

Kepada

FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA YOGYAKARTA

2025

# MENGINTEGRASIKAN EXPLAINABLE AI DALAM DETEKSI BERITA HOAKS MELALUI METODE ENSEMBLE LEARNING: RANDOM FOREST DAN ADABOOST

#### SKRIPSI

untuk memenuhi salah satu syarat mencapai derajat Sarjana Program Studi S1-Informatika



disusun oleh WAYAN SURYA ADNYANA 21.11.4160

Kepada

FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA

2025

### HALAMAN PERSETUJUAN

#### SKRIPSI

## MENGINTEGRASIKAN EXPLAINABLE AI DALAM DETEKSI BERITA HOAKS MELALUI METODE ENSEMBLE LEARNING: RANDOM FOREST DAN ADABOOST

yang disusun dan diajukan oleh

WAYAN SURYA ADNYANA 21.11.4160

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi pada tanggal 26 Mei 2025

Desen-Pembinibing,

Arifiyanto Hadinegoro, S.Kom, M.T NIK. 190302289

#### HALAMAN PENGESAHAN

#### SKRIPSI

## MENGINTEGRASIKAN EXPLAINABLE AI DALAM DETEKSI BERITA HOAKS MELALUI METODE ENSEMBLE LEARNING: RANDOM FOREST DAN ADABOOST

yang disusun dan diajukan oleh

WAYAN SURYA ADNYANA

21.11.4160

Telah dipertahankan di depan Dewan Penguji pada tanggal 26 Mei 2025

Susunan Dewan Penguji

Tanda Tang

Nama Penguji

Ainul Yaqin, S.Kom., M.Kom. NIK, 198302255

Uvock Anggoro Saputro, S.Kom., M.Kom. NIK, 190302419

Arifiyanto Hadinegoro, S.Kom., M.T. NIK. 190302289

> Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer Tanggal 26 Mei 2025

DEKAN FAKULTAS ILMU KOMPUTER

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

#### HALAMAN PERNYATAAN KEASLIAN SKRIPSI

Yang bertandatangan di bawah ini,

Nama mahasiswa : Wayan Surya Adnyana

NIM : 21.11.4160

Menyatakan bahwa Skripsi dengan judul berikut:

MENGINTEGRASIKAN EXPLAINABLE AI DALAM DETEKSI BERITA HOAKS MELALUI METODE ENSEMBLE LEARNING: RANDOM FOREST DAN ADABOOST

Dosen Pembimbing : Arifiyanto Hadinegoro, S.Kom, M.T.

- 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.
- Karya tulis ini merupakan gagasan, rumusan dan penelitian SAYA sendiri, tanpa bantuan pihak lain kecuali arahan dari Dosen Pembimburg.
- 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.
- Perangkat lunak yang digunakan dalam penelitian ini seperuhnya menjadi tanggung jawab SAYA, bukan tanggung jawab Universitas AMIKOM Yogyakarta.
- Pernyataan ini SAYA buat dengan sesunggulunya, 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, 26 Mei 2025

Yang Menyatakan,

(In

Wayan Surya Adnyana

#### HALAMAN PERSEMBAHAN

Terselesaikannya skripsi ini merupakan hasil dari dukungan dan bantuan berbagai pihak yang terus memberikan semangat dan motivasi kepada penulis selama proses penyusunannya. Untuk itu, dengan rasa hormat penulis menyampaikan terima kasih kepada:

- Orang tua, yang selalu memberikan dukungan moral dan materi yang tak pernah putus, menjadi sumber kekuatan utama bagi penulis dalam menyelesaikan skripsi ini.
- Bapak Arifiyanto Hadinegoro, S.Kom, M.T, selaku dosen pembimbing yang telah memberikan bimbingan, masukan, dan motivasi dengan penuh kesabaran serta dedikasi hingga skripsi ini dapat diselesaikan dengan baik.
- Teman-teman seperjuangan, yang senantiasa memberikan semangat, kebersamaan, dan dorongan selama masa studi hingga penyelesaian karya ini, khususnya kepada: Mahendra Bayu Prayoga, Bagas Restya Ermawan, Aldino Marsel Pratama, Reihansyah Maulana, dan Hafid Afnan.

KATA PENGANTAR

Puji syukur ke hadiran Tuhan Yang Maha Esa atas limpahan rahmat dan

karunia-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi ini dengan baik. Skripsi

ini diajukan sebagai salah satu syarat untuk menyelesaikan program studi pada

tingkat pendidikan tinggi.

Dalam proses penyusunan skripsi ini, penulis mendapatkan banyak

dukungan dan bimbingan dari berbagai pihak. Oleh karena itu, dengan segala

kerendahan hati, penulis mengucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada

Bapak Arifiyanto Hadinegoro, S.Kom, M.T. selaku Dosen Pembimbing yang telah

memberikan arahan, masukan, dan motivasi selama penyusunan skripsi ini. Ucapan

terima kasih juga penulis sampaikan kepada Tim Dosen Penguji atas saran dan

kritik yang membangun untuk perrbaikan karya ini.

Penulis juga mengucapkan terima kasih kepada orang tua yang senantiasa

memberikan doa, dukungan moral, dan materi selama proses studi hingga

penyelesaian skripsi ini. Tidak lupa, ucapan terima kasih disampaikan kepada

seluruh teman-teman dan orang-orang terdekat yang telah membantu, baik secara

langsung maupun tidak langsung, dalam penyelesaian skripsi ini.

Penulis menyadari bahwa skripsi ini masih jauh dari sempurna. Oleh karena itu, saran dan kritik yang membangun sangat diharapkan untuk perbaikan di masa

A CONTRACTOR OF THE PROPERTY O

yang akan datang. Semoga skripsi ini dapat memberikan manfaat bagi

pengembangan ilmu pengetahuan dan pembaca sekalian.

Yogyakarta, 23 Maret 2025

Penulis

vi

## DAFTAR ISI

| HALA   | MAN JUDUL                  | 1       |
|--------|----------------------------|---------|
| HALA   | MAN PERSETUJUAN            |         |
| HALA   | MAN PENGESAHAN             |         |
| HALA   | MAN PERNYATAAN KEASLIAN SK | RIPSIIV |
| HALA   | MAN PERSEMBAHAN            | V       |
| KATA   | PENGANTAR                  | VI      |
| DAFT   | AR ISI                     | VII     |
| DAFT   | AR TABEL                   | x       |
| DAFT   | AR GAMBAR                  | XI      |
| DAFT   | AR LAMPIRAN                | XIII    |
| DAFT   | AR LAMBANG DAN SINGKATAN   | XIV     |
| DAFT   | AR ISTILAH                 | xv      |
| INTIS, | ARI                        | XVI     |
| ABSTE  | RACT                       | XVII    |
| BABI   | PENDAHULUAN                | 1       |
| 1.1    | LATAR BELAKANG MASALAH     | 1       |
| 1.2    | RUMUSAN MASALAH            |         |
| 1.3    | BATASAN MASALAH            | 2       |
| 1.4    | TUJUAN PENELITIAN          | 3       |
| 1.5    | MANFAAT PENELITIAN         | 3       |
| 1.6    | SISTEMATIKA PENULISAN      | 4       |
| BAB II | TINJAUAN PUSTAKA           | 5       |
| 2.1    | STUDI LITERATUR            | 5       |
| 2.2    | DASAR TEORI                | 13      |

| 2.2.1 Berita Hoaks                                       | 13 |
|--|----|
| 2.2.2 Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF) | 13 |
| 2.2.3 Machine Learning                                   | 14 |
| 2.2.4 Random Forest                                      | 15 |
| 2.2.5 AdaBoost   | 16 |
| 2.2.6 Ensemble Voting                                    | 18 |
| 2.2.7 Explainable AI (XAI)                               | 20 |
| 2.2.8 Confusion Matrix                                   | 21 |
| BAB III METODE PENELITIAN                                | 23 |
| 3.1 ALUR PENELITIAN.                                     | 23 |
| 3.1.1 Pengumpulan Data                                   | 23 |
| 3.1.2 Pengolahan Data                                    | 24 |
| 3.1.3 Pengembangan & Implementasi Metodologi             | 24 |
| 3,1,3,1 Data Gathering                                   | 25 |
| 3.1.3.2 Preprocessing                                    | 26 |
| 3.1.3.3 Modeling   | 31 |
| 3.1.4 Analisis Hasil                                     | 34 |
| 3.1.5 Dokumentasi  |    |
| 3.2 ALAT DAN BAHAN                                       | 34 |
| BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN                              | 36 |
| 4.1 PENGUMPULAN DATA                                     | 36 |
| 4.2 PENGOLAHAN DATA                                      | 37 |
| 4.3 PENGEMBANGAN & IMPLEMENTASI METODOLOGI               | 37 |
| 4.3.1 Data Gathering                                     | 37 |
| 4.3.2 Preprocessing                                      | 40 |
| 4.3.2.1 Case-Folding                                     | 41 |
| 4.3.2.2 Text Cleaning                                    | 42 |
| 4.3.2.3 Stopwords Removal                                | 43 |
| 4.3.2.4 Tokenizing                                       | 45 |
| 4 3 2 5 Stemming   | 46 |

| 4.   | 3.3 Modeling                             | 49 |
|------|--|----|
|      | 4.3.3.1 Feature Extraction With TF-IDF.  | 50 |
|      | 4.3.3.2 Data Spliting                    | 52 |
|      | 4.3.3.3 Hasil Pemodelan Random Forest    | 52 |
|      | 4.3.3.4 Hasil Pemodelan AdaBoost         | 55 |
|      | 4.3.3.5 Hasil Pemodelan Ensemble Voting  | 57 |
|      | 4.3.3.6 Hasil Explainable AI dengan LIME | 59 |
| 4.4  | Analisis Hasil                           | 62 |
| 4.5  | DOKUMENTASI                              | 66 |
| BABA | V PENUTUP                                | 67 |
| 5.1  | KESIMPULAN                               | 67 |
| 5.2  | SARAN                                    | 67 |
| REFE | RENSI                                    | 69 |
| LAMP | PIRAN                                    | 72 |

## DAFTAR TABEL

| TABEL 2.1 KEASLIAN PENELITIAN                            |
|--|
| TABEL 3.1 CONTOH PROSES CASE-FOLDING                     |
| TABEL 3.2 CONTOH PROSES TEXT CLEANING                    |
| TABEL 3.3 CONTOH PROSES STOPWORD REMOVAL2                |
| TABEL 3.4 CONTOH PROSES TOKENIZING                       |
| TABEL 3.5 CONTOH PROSES STEMMING                         |
| TABEL 4.1 HASIL EKSPLORASI AKURASI PADA STUDI LITERATUR3 |
| TABEL 4.2 PERBANDINGAN AKURASI MODEL KLASIFIKASI6        |
| TABEL 4.3 PERBANDINGAN AKURASI HASIL PENELITIAN SAAT INI |
| DENGAN STUDI SEBELUMNYA                                  |
|  |

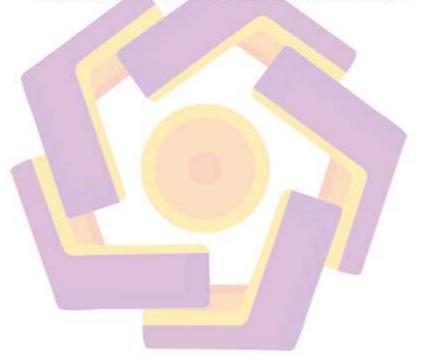
### DAFTAR GAMBAR

| GAMBAR 2.1 TINGKAT ERROR RANDOM FOREST BERDASARKAN    |      |
|---|------|
| JUMLAH POHON  | 16   |
| GAMBAR 2.2 PERSENTASE TINGKAT ERROR ADABOOST          |      |
| BERDASARKAN ITERASI                                   | 18   |
| GAMBAR 2.3 ILUSTRASI ENSEMBLE VOTING                  | 19   |
| GAMBAR 2.4 CONFUSION MATRIX 2X2                       | 21   |
| GAMBAR 3.1 ALUR PENELITIAN                            | 23   |
| GAMBAR 3.2 ALUR PERANCANGAN MODEL MACHINE LEARNING    | 25   |
| GAMBAR 4.1 DATASET BERITA HOAX DAN VALID              | 38   |
| GAMBAR 4.2 HASIL SCRAPPING DARI WEBSITE TURNBACKHOAX. | ID38 |
| GAMBAR 4.3 DATA DARI KAGGLE                           | 39   |
| GAMBAR 4.4 SEBELUM PEMBERSIHAN DATA DUPLIKAT          | 40   |
| GAMBAR 4.5 SETELAH PEMBERSIHAN DATA DUPLIKAT          | 40   |
| GAMBAR 4.6 HASIL CASE-FOLDING                         | 41   |
| GAMBAR 4.7 HASIL TEXT CLEANING.                       | 43   |
| GAMBAR 4.8 HASIL STOPWORDS REMOVAL                    | 45   |
| GAMBAR 4.9 HASIL PROSES TOKENIZING                    | 46   |
| GAMBAR 4.10 HASIL STEMMING                            | 48   |
| GAMBAR 4.11 DISTRIBUSI LABEL SETELAH PREPROCESSING    |      |
| GAMBAR 4.12 DATASET BERITA HOAKS                      | 51   |
| GAMBAR 4.13 PERBANDINGAN NILAI TF-IDF                 | 51   |
| GAMBAR 4.14 HASIL EVALUASI MODEL RANDOM FOREST        | 53   |
| CAMBARA IS CONTUSION MATRIX MODEL BANDOM POBEST       |      |

| GAMBAR 4.16 HASIL CROSS-VALIDATION MODEL RANDOM FOREST             |
|--|
| 54   |
| GAMBAR 4.17 HASIL EVALUASI MODEL ADABOOST55                        |
| GAMBAR 4.18 CONFUSION MATRIX MODEL ADABOOST56                      |
| GAMBAR 4.19 HASIL CROSS-VALIDATION MODEL ADABOOST57                |
| GAMBAR 4.20 HASIL EVALUASI MODEL ENSEMBLE VOTING58                 |
| GAMBAR 4.21 CONFUSION MATRIX MODEL ENSEMBLE VOTING59               |
| GAMBAR 4.22 HASIL CROSS-VALIDATION MODEL ENSEMBLE VOTING           |
| GAMBAR 4.22 VISUALISASI XII PADA DATA UJI MODEL ENSEMBLE VOTING 60 |
| GAMBAR 4.23 HASIL PENGUJIAN MODEL ADABOOST MENGGUNKAN XAI          |
| GAMBAR 4.24 HASIL PENGUJIAN MODEL ENSEMBLE VOTING                  |
| MENGGUNAKAN XAI  |

## DAFTAR LAMPIRAN

| LAMPIRAN I KODE SCRAPPING DATA72         | 2 |
|--|---|
| AMPIRAN 2 KODE PENGGABUNGAN DATASET75    | 5 |
| LAMPIRAN 3 KODE DETEKSI BERITA HOAKS7    |   |
| LAMPIRAN 4 PENGGUNAAN MODEL DETEKSI HOAX | ş |



#### DAFTAR LAMBANG DAN SINGKATAN

 $\xi$  Slack Variable  $\Omega$  konstanta penalti

LIME Local Interpretable Model-agnostic Explanations

SHAP SHapley Additive exPlanations

XAI Explainable Artificial Intelligence

RF Random Forest

AdaBoost Adaptive Boosting

TF-IDF Term Frequency-Inverse Document Frequency

CSV Comma-Separated Values

CV Cross Validation

#### DAFTAR ISTILAH

Soft Voting Metode ensemble yang memilih kelas berdasarkan

rata-rata probabilitas klasifikasi dari semua model

Hard Voting Metode ensemble yang memilih kelas berdasarkan

suara terbanyak dari masing-masing model

LIME Teknik untuk menjelaskan prediksi model machine

learning

Ensemble Learning Teknik penggabungan beberapa model untuk

meningkatkan akurasi

Hoaks Informasi yang tidak benar atau menyesatkan

Sastrawi Library stemming Bahasa Indonesia

Machine learning Mesin belajar dari data

Lowercase Mengubah teks ke huruf kecil

Preprocessing Pemrosesan awal data

Confusion Matrix Tabel evaluasi model

Library Kumpulan kode siap pakai

#### INTISARI

Berita hoaks semakin marak dengan berkembangnya teknologi informasi dan media sosial, yang berdampak pada opini publik dan stabilitas sosial. Deteksi berita hoaks berbasis teks masih menghadapi tantangan dalam akurasi dan transparansi model. Oleh karena itu, penelitian ini mengintegrasikan Explainable Al (XAI) dalam ensemble learning menggunakan Random Forest, AdaBoost, dan Ensemble Voting untuk meningkatkan performa deteksi berita hoaks. Metode yang digunakan meliputi pengumpulan dataset dari sumber terpercaya, preprocessing teks seperti case folding, stopword removal, tokenization, dan stemming, serta ekstraksi fitur menggunakan TF-IDF. Model Random Forest, AdaBoost, dan Ensemble Voting diterapkan untuk klasifikasi, dengan evaluasi menggunakan metrik akurasi, precision, recall, dan FI-score. Untuk meningkatkan transparansi model, digunakan LIME (Local Interpretable Model-agnostic Explanations). Hasil penelitian menunjukkan bahwa AdaBoost memiliki akurasi tertinggi sebesar 99.54%, tetapi Ensemble Voting lebih stabil dalam mengklasifikasikan berita hoaks dan valid. Integrasi XAI dengan LIME meningkatkan transparansi model, memungkinkan pengguna memahami faktor yang memengaruhi keputusan klasifikasi. Hasil penelitian ini dapat dimanfaatkan oleh platform media sosial, lembaga pemeriksa fakta, serta pengembang sistem deteksi berita hoaks. Penelitian selanjutnya dapat mengeksplorasi deteksi berita hoaks berbasis gambar dan video menggunakan computer vision dan deep learning untuk menangani penyebaran informasi palsu secara lebih komprehensif.

Kata kunci: Deteksi Berita Hoaks, Klasifikasi Berita, Explainable AI (XAI), Ensemble Learning, Machine Learning

#### ABSTRACT

Fake news has become increasingly prevalent with the advancement of information technology and social media, impacting public opinion and social stability. Text-based fake news detection still faces challenges in terms of accuracy and model transparency. Therefore, this study integrates Explainable AI (XAI) into ensemble learning using Random Forest, AdaBoost, and Ensemble Voting to enhance the performance of fake news detection. The methodology includes data collection from reliable sources, text preprocessing such as case folding, stopword removal, tokenization, and stemming, and feature extraction using TF-IDF. The Random Forest, AdaBoost, and Ensemble Voting models were applied for classification, with performance evaluation based on accuracy, precision, recall, and F1-score. To improve model transparency, LIME (Local Interpretable Model-Agnostic Explanations) was employed. The results indicate that AdaBoost achieved the highest accuracy of 99.54%, while Ensemble Voting demonstrated greater stability in classifying both fake and valid news. The integration of XAI with LIME enhances model transparency, allowing users to understand the factors influencing classification decisions. The findings of this study can be utilized by social media platforms, fact-checking institutions, and developers of fake news detection systems. Future research may explore fake news detection based on images and videos using computer vision and deep learning to address the spread of misinformation more comprehensively.

Keyword: Fake News Detection, News Classification, Explainable AI (XAI), Ensemble Learning, Machine Learning