



## **SKRIPSI**

# **PENGENALAN TULISAN TANGAN AKSARA BALI MENGGUNAKAN ALGORITMA HIBRIDA CNN DAN ELM**

**PANDU ALI WIJAYA**

NPM 20081010230

### **DOSEN PEMBIMBING**

Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU

Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom

**KEMENTERIAN PENDIDIKAN, KEBUDAYAAN, RISET, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
SURABAYA  
2025**





## **SKRIPSI**

# **PENGENALAN TULISAN TANGAN AKSARA BALI MENGGUNAKAN ALGORITMA HIBRIDA CNN DAN ELM**

**PANDU ALI WIJAYA**

NPM 20081010230

### **DOSEN PEMBIMBING**

Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU  
Yisti Vita Via,S.ST. M.Kom

**KEMENTERIAN PENDIDIKAN, KEBUDAYAAN, RISET, DAN TEKNOLOGI**

**UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR**

**FAKULTAS ILMU KOMPUTER**

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA**

**SURABAYA**

**2025**

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

**LEMBAR PENGESAHAN**

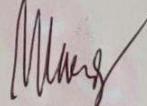
**PENGENALAN TULISAN TANGAN AKSARA BALI MENGGUNAKAN  
ALGORITMA HIBRIDA CNN DAN ELM**

Oleh:  
**PANDU ALI WIJAYA**  
NPM. 20081010230

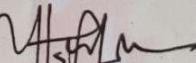
Telah dipertahankan dihadapan dan diterima oleh Tim Penguji Skripsi Prodi Informatika Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional Veteran Jawa Timur Pada tanggal 21 Januari 2025.

**Menyetujui,**

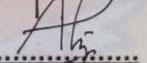
**Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Divaya, ST. MT. IPU**  
NIPPK. 19700619 2021211 009

 ..... (Pembimbing I)

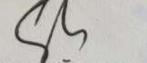
**Visti Vita Via, S.ST. M.Kom**  
NIP. 19860425 2021212 001

 ..... (Pembimbing II)

**Dr. Eng. Ir. Anggraini Puspita Sari, ST., MT**  
NIP. 222198 60 816400

 ..... (Ketua Penguji I)

**Eva Yulia Puspaningrum, S.Kom, M.Kom**  
NIP. 19890705 2021212 002

 ..... (Anggota Penguji II)

**Mengetahui,**

**Dekan Fakultas Ilmu Komputer**



**Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, MT**

NIP. 19681126 199403 2 001

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

**LEMBAR PERSETUJUAN**

**PENGENALAN TULISAN TANGAN AKSARA BALI MENGGUNAKAN  
ALGORTIMA HIBRIDA CNN DAN ELM**

Oleh:  
**PANDU ALI WIJAYA**  
NPM. 20081010230



Menyetujui,

Koordinator Program Studi Informatika  
Fakultas Ilmu Komputer

**Fetty Tri Anggraeny, S.Kom., M.Kom.**  
NIP. 19820211 2021212 005

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## **SURAT PERNYATAAN ORISINALITAS**

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama mahasiswa / NPM : Pandu Ali Wijaya / 20081010230

Program Studi : Informatika

Dosen Pembimbing : 1. Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU

2. Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom

dengan ini menyatakan bahwa isi sebagian maupun keseluruhan Skripsi dengan judul:

### **PENGENALAN TULISAN TANGAN AKSARA BALI MENGGUNAKAN ALGORTIMA HIBRIDA CNN DAN ELM**

adalah benar-benar hasil karya intelektual mandiri, diselesaikan tanpa menggunakan bahan-bahan yang tidak diizinkan dan bukan merupakan karya pihak lain yang saya akui sebagai karya sendiri. Semua referensi yang dikutip maupun dirujuk telah ditulis secara lengkap pada daftar pustaka. Apabila ternyata pernyataan ini tidak benar, saya bersedia menerima sanksi sesuai peraturan yang berlaku



Surabaya, 21 Januari 2025  
Mahasiswa



Pandu Ali Wijaya  
NPM 20081010230

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## ABSTRAK

Nama Mahasiswa / NPM	Pandu Ali Wijaya / 20081010230
Judul Skripsi	Pengenalan Tulisan Tangan Aksara Bali Menggunakan Algoritma Hibrida CNN dan ELM
Dosen Pembimbing	1. Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU 2. Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom

Penelitian ini membahas pengenalan tulisan tangan aksara Bali menggunakan algoritma hibrida Convolutional Neural Network (CNN) dan Extreme Learning Machine (ELM). Aksara Bali merupakan salah satu warisan budaya yang memiliki bentuk unik dengan perbedaan yang sering kali halus antar karakter. Tantangan dalam mengenali tulisan tangan aksara Bali terletak pada kompleksitas pola dan variasi bentuk yang ditulis oleh pengguna. Dalam penelitian ini, CNN digunakan untuk mengekstraksi fitur dari gambar aksara, sedangkan ELM digunakan sebagai klasifikator untuk mempercepat proses pengenalan. Dataset yang digunakan terdiri dari 1.691 gambar yang dibagi menjadi data latih (80%), validasi (10%), dan uji (10%). Hasil eksperimen menunjukkan bahwa model hibrida CNN-ELM mampu mencapai akurasi hingga 91%, dengan nilai precision, recall, dan f1-score yang tinggi pada sebagian besar karakter aksara. Namun, terdapat beberapa tantangan dalam mengenali karakter dengan bentuk yang mirip. Evaluasi kinerja model dilakukan menggunakan metrik seperti confusion matrix dan akurasi, yang menunjukkan bahwa model dapat mengenali sebagian besar karakter dengan baik. Penelitian ini menyimpulkan bahwa pendekatan hibrida CNN-ELM efektif dalam pengenalan tulisan tangan aksara Bali dan dapat digunakan untuk mendukung digitalisasi serta pelestarian budaya melalui teknologi.

**Kata Kunci :** Aksara, Convolutional Neural Network (CNN), Extreme Learning Machine (ELM), Deep Learning, Computer visio

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## ABSTRACT

Nama Mahasiswa / NPM	Pandu Ali Wijaya / 20081010230
Judul Skripsi	Pengenalan Tulisan Tangan Aksara Bali Menggunakan Algoritma Hibrida CNN dan ELM
Dosen Pembimbing	<ol style="list-style-type: none"><li>1. Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU</li><li>2. Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom</li></ol>

This study focuses on Balinese handwritten script recognition using a hybrid algorithm of Convolutional Neural Network (CNN) and Extreme Learning Machine (ELM). Balinese script is one of Indonesia's cultural heritages, characterized by unique shapes with subtle differences between characters. The challenge in recognizing handwritten Balinese script lies in the complexity of patterns and variations in writing styles. In this research, CNN is used for feature extraction from the script images, while ELM serves as the classifier to speed up the recognition process. The dataset consists of 1,691 images, divided into training (80%), validation (10%), and testing (10%) sets. The experimental results show that the hybrid CNN-ELM model achieves an accuracy of up to 91%, with high precision, recall, and f1-score values across most script characters. However, some challenges remain in recognizing characters with similar shapes. Model performance evaluation is conducted using metrics such as the confusion matrix and accuracy, indicating that the model successfully recognizes most characters. This study concludes that the hybrid CNN-ELM approach is effective for Balinese handwritten script recognition and can contribute to the digitalization and preservation of cultural heritage through technology.

**Keywords:** Balinese Script, CNN, ELM, Handwriting Recognition, Cultural Digitalization.

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT atas segala rahmat, hidayah dan karunia-Nya kepada penulis sehingga skripsi dengan judul "**Pengenalan Tulisan Tangan Aksara Bali Menggunakan Algoritma Hibrida CNN Dan ELM**" dapat terselesaikan dengan baik.

Penulis mengucapkan terima kasih kepada Bapak Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU selaku Dosen Pembimbing utama yang telah meluangkan waktunya untuk memberikan bimbingan, nasehat serta motivasi kepada penulis. Dan penulis juga banyak menerima bantuan dari berbagai pihak, baik itu berupa moril, spiritual maupun materiil. Untuk itu penulis mengucapkan terima kasih kepada:

1. Bapak Prof. Dr. Ir. Akhmad Fauzi, M.MT., selaku Rektor Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jawa Timur.
2. Ibu Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, M.T., selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jawa Timur.
3. Ibu Fetty Tri Anggraeny, S.Kom., M.Kom., selaku Ketua Program Studi Informatika Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jawa Timur.
4. Bapak Dr. Ir. I Gede Susrama Mas Diyasa, ST. MT. IPU., selaku Wakil dekan 1 dan selaku Dosen Pembimbing I atas bimbingan dan pengajarannya yang telah membantu dari awal hingga terselesaiannya skripsi penulis.
5. Ibu Yisti Vita Via, S.ST. M.Kom., selaku Dosen Wali dan Dosen Pembimbing II atas bimbingan dan pengajarannya yang telah membantu dari awal hingga terselesaiannya skripsi penulis.
6. Bapak dan Ibu Dosen Program Studi Informatika Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jawa Timur yang telah memberikan ilmu pengetahuan kepada penulis.
7. Seluruh staff Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional

“Veteran” Jawa Timur yang telah membantu dalam penyelFesaian skripsi.

8. Orang tua, saudara, dan saudari yang selalu memberikan doa, dukungan, dan motivasi untuk penulis.
9. Rekan-rekan dari Program Studi Informatika angkatan 2020 yang telah memberikan dukungan dan dorongan semangat kepada penulis sepanjang masa perkuliahan.
10. Semua pihak yang tidak dapat disebutkan satu per satu. Namun, telah berperan dalam membantu penyelesaian tugas akhir ini. Penulis menyadari bahwa di dalam penyusunan skripsi ini banyak terdapat banyak kesalahan.

Untuk itu kritik dan saran yang membangun dari semua pihak sangat diharapkan demi kesempurnaan penulisan skripsi ini. Akhirnya, dengan segala keterbatasan yang penulis miliki semoga laporan ini dapat bermanfaat bagi semua pihak umumnya dan penulis pada khususnya.

Surabaya, 21 Januari 2025

Pandu Ali Wijaya

## DAFTAR ISI

<b>ABSTRAK .....</b>	<b>ix</b>
<b>ABSTRACT .....</b>	<b>xi</b>
<b>KATA PENGANTAR.....</b>	<b>xiii</b>
<b>DAFTAR ISI .....</b>	<b>xv</b>
<b>DAFTAR GAMBAR.....</b>	<b>xvi</b>
<b>DAFTAR TABEL .....</b>	<b>xix</b>
<b>BAB I PENDAHULUAN.....</b>	<b>1</b>
1.1 Latar Belakang.....	1
1.2 Rumusan Masalah.....	4
1.3 Tujuan .....	4
1.4 Manfaat .....	4
1.5 Batasan Masalah .....	5
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....</b>	<b>7</b>
2.1 Penelitian Terdahulu .....	7
2.2 Aksara Bali .....	10
2.2.1 Aksara Wyajana.....	11
2.2.2 Aksara Swalalita .....	12
2.3 Citra Digital .....	12
2.4 Machine Learning .....	13
2.5 Deep Learning.....	14
2.6 Convolutional Neural Network.....	15
2.6.1 Feature Extraction Layer.....	15
2.6.2 Fully Connected Layer.....	17
2.7 Extreme learning machine .....	18
2.8 Confusion Matrix .....	20
2.9 Kombinasi CNN-ELM.....	22
2.10 Python .....	22
2.11 Scikit-Learn .....	23
2.12 Device .....	23
<b>BAB III DESAIN DAN IMPLEMENTASI SISTEM .....</b>	<b>25</b>
3.1. Tahapan Penelitian.....	25
3.2 Studi Literatur .....	27
3.3 Pengumpulan Data.....	27
3.4 Praproses Data .....	31

3.5 Perancangan algortima hibrida.....	34
3.6 Pelatihan model.....	36
3.7 pengujian model.....	37
3.8 Skenario Pengujian.....	37
3.8.1 Convolutional Neural Network(CNN).....	38
3.8.2 Hybrid CNN-ELM .....	38
3.9 Evaluasi model.....	39
<b>BAB IV Pengujian dan Analisis.....</b>	<b>41</b>
4.1. Persiapan Data .....	41
4.2. <i>Pre-processing</i> Data .....	45
4.3. Arsitektur dan Pelatihan CNN .....	46
4.4. Ekstraksi Fitur dengan CNN .....	48
4.5. Pelatihan ELM .....	49
4.6 Uji Coba Pengenalan Aksara .....	50
4.7 Evaluasi Model .....	52
4.8 Skenario pengujian.....	53
4.9 Pengujian Model CNN .....	53
4.12 Pengujian Model Hybrid CNN-ELM .....	74
4.13 Uji Coba Mengenali Aksara Wyajana dan Swalalita.....	136
4.14 Evaluasi Performa Hasil .....	138
<b>BAB V PENUTUPAN.....</b>	<b>139</b>
5.1 Kesimpulan.....	139
5.2 Saran .....	140
<b>DAFTAR PUSTAKA.....</b>	<b>141</b>
<b>LAMPIRAN.....</b>	<b>145</b>

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Struktur CNN-ELM Pengenalan Citra SAR.....	9
---	---

Gambar 2.2 Aksara Bali .....	11
Gambar 2.3 Arsitektur CNN.....	15
Gambar 2.4 Operasi Konvolusi.....	16
Gambar 2.5 Operasi <i>Max Pooling Layer</i> .....	17
Gambar 2.6 <i>Multi Layer Perceptron</i> .....	17
Gambar 2.7 Arsitektur ELM.....	18
Gambar 2.8 <i>Hybrid CNN-ELM</i> .....	22
Gambar 3.1 Tahapan Penelitian.....	26
Gambar 3.2 Sampel Citra Aksara Bali .....	31
Gambar 3.3 Pra-Proses Data.....	30
Gambar 3.4 Blok Diagram Proses re-size.....	32
Gambar 3.5 Hasil Augmentasi.....	34
Gambar 3.6 Arsitektur hibrida CNN-ELM.....	34
Gambar 3.7 Diagram Alir Algortima Hibrida CNN-ELM .....	35
Gambar 3.8 Diagram Alir Proses Pelatihan Model .....	36
Gambar 3.9 Diagram Alir Proses Pengujian Model.....	37
Gambar 4.1 Visualisasi Pembagian Kelas .....	43
Gambar 4.2 Hasil Pembagian Dataset .....	44
Gambar 4.3 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 CNN (1).....	54
Gambar 4.4 Hasil Evaluasi 8:1:1 CNN (1).....	55
Gambar 4.5 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 CNN (2).....	56
Gambar 4.6 Hasil Evaluasi 8:1:1 CNN (2).....	58
Gambar 4.7 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 CNN (3).....	60
Gambar 4.8 Hasil Evaluasi 8:1:1 CNN (3).....	62
Gambar 4.9 Grafik akurasi dan loss 6:2:2 CNN (1).....	63
Gambar 4.10 Hasil Evaluasi 6:2:2 CNN (1) .....	65
Gambar 4.11 Grafik akurasi dan loss 6:2:2 CNN (2) .....	67
Gambar 4.12 Hasil Evaluasi 6:2:2 CNN (2) .....	69
Gambar 4.13 Grafik akurasi dan loss 6:2:2 CNN (3) .....	70
Gambar 4.14 Hasil Evaluasi 6:2:2 CNN (3) .....	72
Gambar 4.15 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (1) .....	74
Gambar 4.16 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (1) .....	76
Gambar 4.17 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (1) .....	78
Gambar 4.18 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (2) .....	80

Gambar 4.19 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (2) .....	82
Gambar 4.20 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (2).....	84
Gambar 4.21 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (3) .....	86
Gambar 4.22 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (3) .....	88
Gambar 4.23 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (3).....	90
Gambar 4.24 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (4) .....	92
Gambar 4.25 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (4) .....	93
Gambar 4.26 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (4).....	95
Gambar 4.27 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (5) .....	97
Gambar 4.28 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (5) .....	98
Gambar 4.29 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (5).....	100
Gambar 4.30 Grafik akurasi dan loss 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (6) .....	102
Gambar 4.31 Confusion Matrix 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (6) .....	103
Gambar 4.32 Hasil Evaluasi 8:1:1 Hybrid CNN-ELM (6).....	105
Gambar 4.33 Grafik akurasi dan loss 8:2 Hybrid CNN-ELM (7) .....	107
Gambar 4.34 Confusion Matrix 8:2 Hybrid CNN-ELM (7) .....	109
Gambar 4.35 Hasil Evaluasi 8:2 Hybrid CNN-ELM (7) .....	111
Gambar 4.36 Grafik akurasi dan loss 8:2 Hybrid CNN-ELM (8) .....	113
Gambar 4.37 Confusion Matrix 8:2 Hybrid CNN-ELM (8) .....	114
Gambar 4.38 Hasil Evaluasi 8:2 Hybrid CNN-ELM (8) .....	116
Gambar 4.39 Grafik akurasi dan loss 8:2 Hybrid CNN-ELM (9) .....	118
Gambar 4.40 Confusion Matrix 8:2 Hybrid CNN-ELM (9) .....	120
Gambar 4.41 Hasil Evaluasi 8:2 Hybrid CNN-ELM (9) .....	122
Gambar 4.42 Grafik akurasi dan loss 8:2 Hybrid CNN-ELM (10).....	124
Gambar 4.43 Confusion Matrix 8:2 Hybrid CNN-ELM (10).....	126
Gambar 4.44 Hasil Evaluasi 8:2 Hybrid CNN-ELM (10).....	128
Gambar 4.45 Grafik akurasi dan loss 8:2 Hybrid CNN-ELM (11).....	130
Gambar 4.46 Confusion Matrix 8:2 Hybrid CNN-ELM (11).....	132
Gambar 4.47 Hasil Evaluasi 8:2 Hybrid CNN-ELM (11).....	134
Gambar 4.47 Contoh Hasil Uji Coba Pengenalan Aksara.....	138

## **DAFTAR TABEL**

Tabel 2.1 Aksara Wyajana.....	11
Tabel 2.2 Aksara Swalalita .....	12
Tabel 2.3 <i>Confusion matrix</i> .....	20
Tabel 3.1 Proporsi Pembagian dataset Pertama .....	28
Tabel 3.2 Proporsi Pembagian dataset Kedua.....	28
Tabel 3.3 Proporsi Pembagian dataset Ketiga .....	29
Tabel 3.4 Aksara Wyajana.....	29
Tabel 3.5 Aksara Swalalita .....	30
Tabel 3.6 <i>Confusion matrix</i> .....	39
Tabel 4.1 Pengujian Model CNN.....	53
Tabel 4.2 Pengujian Model <i>Hybrid CNN-ELM</i> .....	74
Tabel 4.3 Uji Coba Pengenalan Aksara.....	136-137
Tabel 4.4 Evaluasi Hasil Akurasi Terbaik.....	138

