

## **SKRIPSI**



### **KLASIFIKASI RUMAH ADAT DI INDONESIA MENGGUNAKAN ALGORITMA *CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN)***

**NIDA ZAKIA ALDINA  
NIM. 2010511143**

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS PEMBANGUNAN  
NASIONAL "VETERAN" JAKARTA  
2024**

## **SKRIPSI**



### **KLASIFIKASI RUMAH ADAT DI INDONESIA MENGGUNAKAN ALGORITMA *CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK* (CNN)**

**NIDA ZAKIA ALDINA**  
**NIM. 2010511143**

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA**  
**FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS PEMBANGUNAN**  
**NASIONAL "VETERAN" JAKARTA**  
**2024**

## **PERNYATAAN ORISINALITAS**

Skripsi ini merupakan hasil karya sendiri, serta semua sumber referensi yang dikutip maupun yang dirujuk telah saya nyatakan benar.

Nama : Nida Zakia Aldina

NIM : 2010511143

Tanggal : 8 Juli 2024

Bilamana di kemudian hari ditemukan ketidaksesuaian dengan pernyataan ini, maka saya bersedia dituntut dan diproses sesuai dengan ketentuan berlaku.

Jakarta, 8 Juli 2024

Yang Menyatakan,



Nida Zakia Aldina

## **PERNYATAAN PERSETUJUAN PUBLIKASI SKRIPSI UNTUK KEPENTINGAN AKADEMIS**

Sebagai civitas akademik Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jakarta, saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Nida Zakia Aldina

NIM : 2010511143

Fakultas : Ilmu Komputer

Program Studi : S1 Informatika

Demi Pembangunan ilmu pengetahuan, menyetujui untuk memberikan kepada Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jakarta Hak Bebas Royalti Eksklusif (*Non-exclusive Royalty Free Right*) atas karya ilmiah saya yang berjudul:

### **KLASIFIKASI RUMAH ADAT DI INDONESIA MENGGUNAKAN ALGORITMA *CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN)***

Beserta perangkat yang ada (jika diperlukan). Dengan Hak Bebas Royalti ini, Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jakarta berhak menyimpan, mengalihmedia/formatkan, mengelola dalam bentuk pangkalan data (*database*), merawat, dan mempublikasikan Skripsi saya selama tetap mencantumkan nama saya sebagai penulis/pencipta pertama dan sebagai pemilik Hak Cipta.

Demikian pernyataan ini saya buat dengan sesungguhnya.

Dibuat di : Jakarta

Pada Tanggal : 8 Juli 2024

Yang Menyatakan.



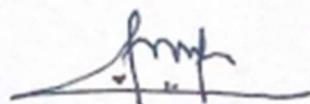
Nida Zakia Aldina

## LEMBAR PENGESAHAN

Tugas akhir ini diajukan oleh:

Nama : Nida Zakia Aldina  
NIM : 2010511143  
Program Studi : SI Informatika  
Judul : KLASIFIKASI RUMAH ADAT DI INDONESIA  
MENGGUNAKAN ALGORITMA CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN)

Telah berhasil dipertahankan dihadapan Tim Penguji dan diterima sebagai bagian persyaratan yang diperlukan untuk memperoleh gelar Sarjana pada Program Studi Informatika, Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Pembangunan Nasional "Veteran" Jakarta.



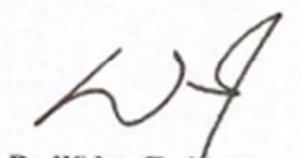
Dr. Ermatita, M.Kom

Penguji 1



Dr. Ery Krisnanik, S.Kom., MM

Penguji 2



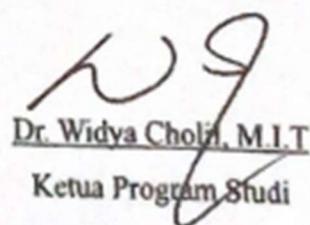
Dr. Widya Cholis, M.I.T

Pembimbing



Prof. Dr. Ir. Suphyanto, ST., M.Sc., IPM

Dekan



Dr. Widya Cholis, M.I.T

Ketua Program Studi

Ditetapkan di : Jakarta  
Tanggal Ujian : 26 April 2024

# **KLASIFIKASI RUMAH ADAT DI INDONESIA MENGGUNAKAN ALGORITMA *CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK* (CNN)**

**Nida Zakia Aldina**

## **ABSTRAK**

Indonesia merupakan negara yang kaya akan keanekaragamannya seperti suku dan budaya. Setiap daerah di Indonesia memiliki ciri dan khasnya tersendiri, termasuk tempat tinggal atau rumah adat yang dimiliki setiap daerah di Indonesia. Bangunan rumah adat termasuk ke dalam warisan budaya yang perlu dilestarikan dan dijaga karena memiliki nilai sejarah yang penting, ilmu pengetahuan, serta pendidikan. Banyaknya jenis rumah adat di Indonesia membuat masih adanya masyarakat yang kesulitan mengidentifikasi jenis rumah adat. Seiring dengan perkembangan teknologi, khususnya pada bidang kecerdasan buatan, hal ini dapat dimanfaatkan dalam membantu melestarikan warisan budaya di Indonesia. Oleh karena itu, diperlukan adanya teknologi yang dapat melakukan klasifikasi atau mengidentifikasi jenis rumah adat. Pada penelitian ini menggunakan algoritma *Convolutional Neural Network* (CNN) dan menggunakan dua jenis fungsi optimasi yaitu Adam dan RMSprop sebagai perbandingan untuk membangun model yang dapat mengklasifikasikan sebanyak 8 (delapan) jenis rumah adat. Hasil menunjukkan bahwa model CNN yang dibangun dengan menggunakan 6 lapisan CNN yang terdiri dari *convolutional layer*, *pooling layer*, *flatten*, dan *fully connected layer* menghasilkan akurasi pengujian sebesar 96.07% dengan *loss* 0.1440 sebesar fungsi optimasi Adam, dan akurasi pengujian sebesar 95% dengan *loss* sebesar 0.1554 menggunakan fungsi optimasi RMSprop. Berdasarkan hasil tersebut, dalam melakukan klasifikasi rumah adat sebanyak 8 jenis, model CNN menghasilkan akurasi yang lebih baik dengan menggunakan fungsi optimasi Adam.

**Kata Kunci:** Klasifikasi, Rumah Adat, CNN, Adam, RMSprop

***CLASSIFICATION OF TRADITIONAL HOUSES IN INDONESIA USING  
CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN) ALGORITHM***

**Nida Zakia Aldina**

***ABSTRACT***

*Indonesia is a country rich in diversity such as ethnicity and culture. Each region in Indonesia has its own characteristics, including traditional houses owned by each region in Indonesia. Traditional house buildings are included in the cultural heritage that needs to be preserved and maintained because they have important historical, scientific, and educational values. The many types of traditional houses in Indonesia make it difficult for people to identify types of traditional houses. Along with the development of technology, especially in the field of artificial intelligence, this can be utilized in helping preserve cultural heritage in Indonesia. Therefore, there is a need for technology that can classify or identify types of traditional houses. This research uses the Convolutional Neural Network (CNN) algorithm and uses two types of optimization functions, namely Adam and RMSprop as a comparison to build a model that can classify as many as 8 (eight) types of traditional houses. The results show that the CNN model built using 6 CNN layers consisting of convolutional layer, pooling layer, flatten, and fully connected layer produces a test accuracy of 96.07% with a loss of 0.1440 for the Adam optimizer, and a test accuracy of 95% with a loss of 0.1554 using the RMSprop optimizer. Based on these results, in classifying 8 types of traditional houses, the CNN model produces better accuracy using the Adam optimizer.*

**Keywords:** Classification, Traditional Houses, CNN, Adam, RMSprop

## KATA PENGANTAR

Puji dan syukur penulis panjatkan kepada Tuhan Yang Maha Esa atas karunia-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul “Klasifikasi Rumah Adat di Indonesia Menggunakan Algoritma *Convolutional Neural Network (CNN)*”. Skripsi ini dapat berjalan tidak terlepas dengan adanya bantuan dan dukungan oleh pihak-pihak terkait. Oleh karena itu, penulis ingin mengucapkan rasa terima kasih kepada:

1. Allah SWT.
2. Ibu Dr. Widya Cholil, S.Kom., M.IT., selaku Ketua Program Studi Sarjana Jurusan S1 Informatika dan dosen pembimbing 1 dari pihak jurusan.
3. Ibu Yuni Widiastiwi, S.Kom., M.Si., selaku dosen pembimbing 2 dari pihak jurusan
4. Orang tua yang telah memberikan dukungan baik secara moral maupun materil.
5. Sahabat-sahabat saya yaitu Alanna, Dessi, Rere, Syafia, dan Tania yang selalu mendukung, membantu, memberikan hal-hal positif, serta memotivasi penulis untuk menjadi lebih baik.
6. Serta Prambanan Crew yaitu Sarah, Jojo, Gilbert, dan Tito yang selalu mendukung dan memberi masukan kepada penulis selama masa kuliah, sehingga dapat terselesaikannya skripsi ini.

Dalam penelitian tugas akhir ini, penulis menyadari bahwa masih adanya kekurangan. Oleh karena itu, penulis berharap akan adanya kritik dan juga saran yang membangun, sehingga kedepannya penelitian tugas akhir ini dapat dikembangkan menjadi lebih baik.

Jakarta, 25 Oktober 2023



Penulis

## DAFTAR ISI

LEMBAR JUDUL .....	ii
PERNYATAAN ORISINALITAS .....	iii
PERNYATAAN PERSETUJUAN PUBLIKASI SKRIPSI UNTUK KEPENTINGAN AKADEMIS .....	iv
LEMBAR PENGESAHAN .....	v
ABSTRAK .....	vi
<i>ABSTRACT</i> .....	vii
KATA PENGANTAR .....	viii
DAFTAR ISI.....	ix
DAFTAR GAMBAR .....	xii
DAFTAR TABEL.....	xiv
DAFTAR LAMPIRAN .....	xv
BAB 1 PENDAHULUAN .....	1
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2. Rumusan Masalah .....	3
1.3. Tujuan Penelitian.....	3
1.4. Manfaat Penelitian.....	3
1.5. Batasan Masalah.....	4
BAB 2 TINJAUAN PUSTAKA .....	5
2.1 Rumah Adat.....	5
2.2 Citra Digital.....	5
2.3 <i>Deep Learning</i> .....	5
2.4 TensorFlow.....	7

2.5	<i>Convolutional Neural Network</i> .....	8
2.5.1	<i>Convolutional Layer</i> .....	9
2.5.2	<i>Rectified Linear Unit (ReLU)</i> .....	10
2.5.3	<i>Pooling Layer</i> .....	11
2.5.4	<i>Fully Connected Layer</i> .....	12
2.5.5	<i>Softmax</i> .....	13
2.6	<i>Optimizer</i> .....	14
2.6.1	Fungsi Optimasi Adam .....	14
2.6.2	Fungsi Optimasi RMSprop .....	16
2.7	<i>Data Augmentation</i> .....	17
2.8	<i>Confusion Matrix</i> .....	17
2.9	Penelitian Terkait .....	18
	BAB 3 METODOLOGI PENELITIAN.....	22
3.1	Alur Penelitian.....	22
3.1.1	Identifikasi Masalah.....	24
3.1.2	Studi Pustaka .....	24
3.1.3	Pengumpulan Data.....	24
3.1.4	Praproses Data .....	25
3.1.5	Pembagian Data .....	25
3.1.6	Pembuatan Model Klasifikasi CNN .....	26
3.1.7	Pelatihan Model CNN.....	26
3.1.8	Pengujian dan Evaluasi Model .....	27
3.1.9	Pengambilan Kesimpulan .....	27
3.2	Alat Bantu Penelitian .....	27
3.2.1	Perangkat Keras ( <i>Hardware</i> ) .....	27
3.2.2	Perangkat Lunak ( <i>Software</i> ) .....	28

3.3 Tempat dan Waktu Penelitian .....	28
3.4 Jadwal Penelitian.....	28
BAB 4 HASIL DAN PEMBAHASAN.....	30
4.1 Pengambilan Data .....	30
4.2 Praproses Data.....	31
4.3 Pembagian Data.....	34
4.4 Model Klasifikasi CNN.....	35
4.5 Pelatihan Model CNN .....	39
4.6 Evaluasi Model CNN .....	63
4.7 Pengambilan Kesimpulan.....	70
BAB 5 PENUTUP .....	72
5.1 Kesimpulan.....	72
5.2 Saran.....	73
DAFTAR PUSTAKA .....	74
LAMPIRAN .....	78

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2. 1 Ilustrasi Tingkatan <i>Artificial Intelligence, Machine Learning, dan Deep Learning</i> .....	7
Gambar 2. 2 Arsitektur <i>Convolutional Neural Network</i> .....	9
Gambar 2. 3 Operasi <i>Convolutional Layer</i> .....	10
Gambar 2. 4 Fungsi Aktivasi ReLU.....	11
Gambar 2. 5 Representasi dari <i>Average Pooling</i> dan <i>Max Pooling</i> .....	12
Gambar 2. 6 <i>Confusion Matrix</i> .....	18
Gambar 3. 1 Alur Penelitian.....	23
Gambar 4. 1 Gambar Rumah Adat.....	30
Gambar 4. 2 Kode proses Augmentasi Data.....	32
Gambar 4. 3 Hasil Augmentasi Data.....	33
Gambar 4. 4 Kode Proses Pembagian Data.....	34
Gambar 4. 5 Model Klasifikasi CNN.....	36
Gambar 4. 6 <i>Model Summary</i> .....	37
Gambar 4. 7 Nilai Piksel RGB <i>Dataset</i> .....	39
Gambar 4. 8 Filter Kernel 3 x 3.....	40
Gambar 4. 9 Hasil Perhitungan Konvolusi <i>Channel Red</i> .....	44
Gambar 4. 10 Hasil perhitungan konvolusi <i>channel green</i> .....	49
Gambar 4. 11 Hasil Nilai Konvolusi <i>Channel Blue</i> .....	53
Gambar 4. 12 Hasil Penjumlahan Konvolusi RGB.....	54
Gambar 4. 13 Hasil Konvolusi.....	54
Gambar 4. 14 Contoh Perhitungan Lapisan <i>Pooling (MaxPooling)</i> .....	55
Gambar 4. 15 Proses <i>flatten layer</i> .....	56
Gambar 4. 16 Ilustrasi proses <i>dense</i> dan <i>softmax</i> .....	56
Gambar 4. 17 Kode Kompilasi dengan <i>Optimizer Adam</i> .....	59
Gambar 4. 18 Kode Kompilasi dengan <i>Optimizer RMSprop</i> .....	59
Gambar 4. 19 Kode <i>Callbacks</i> dan <i>Training Model</i> .....	60
Gambar 4. 20 Grafik Hasil Akurasi <i>Training</i> dan <i>Validation</i> dengan <i>Adam Optimizer</i> .....	62

Gambar 4. 21 Grafik Hasil <i>Training</i> dan <i>Validation Loss</i> dengan Adam <i>Optimizer</i> .....	62
Gambar 4. 22 Grafik Hasil Akurasi <i>Training</i> dan <i>Validation</i> dengan RMSprop <i>Optimizer</i> .....	62
Gambar 4. 23 Grafik Hasil <i>Training</i> dan <i>Validation Loss</i> dengan RMSprop <i>Optimizer</i> .....	63
Gambar 4. 24 Kode Evaluasi Model CNN.....	63
Gambar 4. 25 <i>Confusion Matrix</i> dengan RMSprop <i>Optimizer</i> .....	64
Gambar 4. 26 <i>Classification Report</i> dengan RMSprop <i>Optimizer</i> .....	65
Gambar 4. 27 <i>Confusion Matrix</i> dengan Adam <i>Optimizer</i> .....	66
Gambar 4. 28 <i>Classification report</i> dengan Adam <i>Optimizer</i> .....	69

## **DAFTAR TABEL**

Tabel 2. 1 Penelitian Terkait.....	19
Tabel 3. 1 Jadwal Penelitian.....	28
Tabel 4. 1 Jumlah Citra Gambar Setelah Augmentasi Data.....	33
Tabel 4. 2 Variabel pembagian data <i>training</i> , <i>validation</i> , dan <i>test</i> .....	34
Tabel 4. 3 Jumlah Pembagian Data.....	35
Tabel 4. 4 Hasil <i>Training</i> Model.....	61
Tabel 4. 5 Klasifikasi CNN dengan RMSprop <i>Optimizer</i> .....	65
Tabel 4. 6 Klasifikasi CNN dengan Adam <i>Optimizer</i> .....	70
Tabel 4. 7 Perbandingan Hasil.....	70
Tabel 4. 8 Perbandingan Hasil Klasifikasi Model CNN.....	71

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran 1. Data Gambar Rumah Adat .....	78
Lampiran 2. Hasil Turnitin .....	82