

**MENUJU GRADING BIBIT IKAN LELE OTOMATIS:
KLASIFIKASI UKURAN BIBIT IKAN LELE
MENGGUNAKAN *CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK*
(CNN) DENGAN OPENMV CAM**

SKRIPSI

Digunakan Sebagai Syarat Maju Ujian Diploma IV

Politeknik Negeri Malang

Oleh:

RONALDO FIRMANSYAH NIM. 1941720117



**PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA
JURUSAN TEKNOLOGI INFORMASI
POLITEKNIK NEGERI MALANG**

2023

HALAMAN PENGESAHAN

MENUJU GRADING BIBIT IKAN LELE OTOMATIS: KLASIFIKASI UKURAN BIBIT IKAN LELE MENGGUNAKAN **CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK** (CNN) DENGAN OPENMV CAM

Disusun oleh:

RONALDO FIRMANSYAH NIM. 1941720117

Laporan Akhir ini telah disetujui pada tanggal 7 Juli 2023

Disetujui oleh:

1. Pembimbing : Dr. Ulla Delfana Rosiani, S.T., M.T.
Utama NIP. 19840610 200812 1 004

2. Pembimbing : Milyun Nima Shoumi, S.Kom., M.Kom.
Pendamping NIP. 198805072019032012

3. Penguji Utama : Arief Prasetyo, S.Kom., M.Kom.
NIP. 197903132008121002

4. Penguji : Dika Rizky Yunianto, S.Kom., M.Kom.
Pendamping NIP. 199206062019031017

Mengetahui,

Ketua Jurusan
Teknologi Informati



Dr. Eng. Rosa Andrie Asmara, ST., MT.
NIP. 198010102005011001

Ketua Program Studi
Teknik Informatika

Dr. Ely Setyo Astuti, ST., MT.
NIP. 197605152009122001

PERNYATAAN

Dengan ini saya menyatakan bahwa Skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar Ahli Madya/ Sarjana Terapan di suatu Perguruan Tinggi, dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar pustaka.

Malang, 07 Juli 2023

Ronaldo Firmansyah

ABSTRAK

Firmansyah, Ronaldo. “Menuju *Grading* Bibit Lele Otomatis: Klasifikasi Ukuran Bibit Lele Menggunakan Metode *Convolutional Neural Network* (CNN) Dengan OpenMV Cam”. **Pembimbing:** (1) **Dr. Ulla Delfana Rosiani, S.T., M.T** (2) **Milyun Nima Shoumi, S.Kom., M.Kom.**

Skripsi, Program Studi Teknik Informatika, Jurusan Teknologi Informasi, Politeknik Negeri Malang, 2023.

Penyortiran bibit ikan lele (*grading*) biasa dilakukan oleh para peternak bibit ikan lele. Tahap *grading* dilakukan untuk memisahkan bibit ikan lele berdasarkan ukurannya karena setiap bibit ikan lele dapat memiliki pertumbuhan yang berbeda dan mengurangi kanibalisme bibit ikan lele pada ukuran yang lebih kecil. Tujuan penelitian ini untuk dapat mengklasifikasikan bibit ikan lele menggunakan metode *Convolutional Neural Network* (CNN) dengan arsitektur *MobileNetV2* dan *OpenMV Cam H7+* secara otomatis. Terdapat 3 *grade* bibit ikan lele pada penelitian ini, antara lain: *grade A* (2-3 cm), *grade B* (4-5 cm) dan *grade C* (>6 cm). *Dataset* untuk proses *training* dan *testing* model diambil dengan 4 bahan penelitian yaitu ukuran gambar 96 x 96 blobs.fit, 96 x 96 blobs.rect, 128 x 128 blobs.fit, dan 128 x 128 blobs.rect. Dalam pengujian dengan gambar statis dan secara *real-time*, sistem dapat mengenali perbedaan *grade* dalam memprediksi *grade* bibit ikan lele yang dideteksi. Hasil paling optimal diantara 4 bahan penelitian adalah 128 x 128 blobs.rect yang memiliki akurasi sebesar 89%. Penelitian ini dapat membantu para peternak bibit ikan lele dan memberikan pengetahuan mengenai penerapan metode CNN untuk pengembangan teknologi lebih lanjut di masa mendatang.

Kata Kunci : ikan lele, bibit, klasifikasi, OpenMV, *deep learning*, CNN.

ABSTRACT

Firmansyah, Ronaldo. “Towards Automatic Catfish Seedling Grading: Catfish Seedling Size Classification Using Convolutional Neural Network (CNN) Method With Openmv Cam”. Supervisor: (1) **Dr. Ulla Delfana Rosiani, S.T., M.T** (2) **Milyun Nima Shoumi, S.Kom., M.Kom.**

Thesis, Informatics Engineering Study Program, Department of Information Technology, State Polytechnic of Malang, 2023.

Sorting catfish seedlings (grading) are commonly done by catfish seedling farmers. The grading stage is done to separate catfish seedlings based on their size because each catfish seedling can have different growth and reduce cannibalism of catfish seedlings at a smaller size. The purpose of this research is to be able to classify catfish seedlings using the Convolutional Neural Network (CNN) method with MobileNetV2 architecture and OpenMV Cam H7+ automatically. There are 3 grades of catfish seedlings in this study, including: grade A (2-3 cm), grade B (4-5 cm) and grade C (>6 cm). Datasets for training and testing models are taken with 4 research materials, namely image sizes 96 x 96 blobs.fit, 96 x 96 blobs.rect, 128 x 128 blobs.fit, and 128 x 128 blobs.rect. In testing with static images and in real-time, the system can recognize grade differences in predicting the grade of catfish seedlings detected. The most optimal result among the 4 research materials is 128 x 128 blobs.rect which has an accuracy of 89%. This research is to help catfish farmers and provide knowledge about the application of CNN methods for further technology development in the future.

Keywords: catfish, seedlings, classification, OpenMV, deep learning, CNN.

KATA PENGANTAR

Puji Syukur kami panjatkan ke hadirat Allah SWT/Tuhan YME atas segala rahmat dan hidayah-Nya penulis dapat menyelesaikan skripsi dengan judul “MENUJU GRADING BIBIT LELE OTOMATIS: KLASIFIKASI UKURAN BIBIT LELE MENGGUNAKAN METODE CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN) DENGAN OPENMV CAM”. Skripsi ini penulis susun sebagai persyaratan untuk menyelesaikan studi program Diploma IV Program Studi Teknik Informatika, Jurusan Teknologi Informasi, Politeknik Negeri Malang.

Kami menyadari bahwasanya dengan tanpa adanya dukungan dan kerja sama dari berbagai pihak, kegiatan laporan akhir ini tidak akan dapat berjalan baik. Untuk itu, kami ingin menyampaikan rasa terima kasih kepada:

1. Bapak Dr. Eng. Rosa Andire Asmara, ST, MT., selaku Ketua Jurusan Teknologi Informasi
2. Ibu Dr. Ely Setyo Astuti, ST.,MT., selaku Ketua Program Studi DIV Teknik Informatika
3. Ibu Dr. Ulla Delfana Rosiani, ST., MT., selaku pembimbing pertama atas segala ilmu, motivasi, nasehat, dan bantuan yang telah diberikan sehingga penulis dapat menyelesaikan penelitian tugas akhir hingga penyelesaian penulisan skripsi ini.
4. Ibu Milyun Nima Shoumi, S.Kom., M.Kom selaku pembimbing kedua atas segala bantuan, masukan dan nasehatnya yang membuat penulis lebih mudah dalam mengerjakan projek skripsi ini.
5. Bapak Dr. Eng. Cahya Rahmad, ST., M.Kom., selaku Ketua Grup Riset Bidang Computer Visioin.
6. Tim Grup Riset Computer Vision J.T.I. POLINEMA yang telah membantu dan mendukung lancarnya pembuatan Laporan Akhir dari awal hingga akhir yang tidak dapat disebutkan satu persatu.
7. Dan seluruh pihak yang telah membantu dan mendukung lancarnya pembuatan Laporan Akhir dari awal hingga akhir yang tidak dapat kami sebutkan satu persatu.

Penulis menyadari bahwa dalam penyusunan laporan akhir ini, masih banyak terdapat kekurangan dan kelemahan yang dimiliki penulis baik itu sistematika penulisan maupun penggunaan bahasa. Untuk itu penulis mengharapkan saran dan kritik dari berbagai pihak yang bersifat membangun demi penyempurnaan laporan ini. Semoga laporan ini berguna bagi pembaca secara umum dan penulis secara khusus. Akhir kata, penulis ucapan banyak terima kasih.

Malang, 07 Juli 2023

Penulis

DAFTAR ISI

	Halaman
HALAMAN PENGESAHAN.....	ii
PERNYATAAN.....	iii
ABSTRAK.....	iv
ABSTRACT.....	v
KATA PENGANTAR.....	vi
DAFTAR ISI.....	viii
DAFTAR GAMBAR.....	xi
DAFTAR TABEL.....	xiv
DAFTAR LAMPIRAN.....	xvii
BAB I. PENDAHULUAN.....	1
1.1. Latar Belakang	1
1.2. Rumusan Masalah	3
1.3. Batasan Masalah	3
1.4. Tujuan	4
1.5. Manfaat.....	4
BAB II. LANDASAN TEORI.....	6
2.1 Studi Literatur	6
2.2 Dasar Teori	9
2.2.1 Ikan Lele	9
2.2.2 Grading.....	9
2.2.3 Citra Digital.....	9
2.2.4 Pengolahan Citra Digital	10
2.2.5 Deep Learning	10
2.2.6 Convolutional Neural Network.....	11
2.2.7 MobileNetV2	19
2.2.8 TensorFlow	21
2.2.9 OpenMV Cam H7+.....	22
2.2.10 Confusion Matrix.....	23
BAB III. METODOLOGI PENELITIAN.....	26
3.1. Waktu dan Tempat Penelitian.....	26
3.2. Teknik Pengumpulan Data.....	26

3.3.	Teknik Pengolahan Data	28
3.4.	Metode Pengujian	30
BAB IV. ANALISIS DAN PERANCANGAN SISTEM.....	33	
4.1	Analisis Sistem.....	33
4.1.1	Perangkat Keras.....	33
4.1.2	Perangkat Lunak	33
4.1.3	Gambaran Umum Sistem	34
4.2	Perancangan Sistem	36
4.2.1	Desain Sistem	36
4.2.2	Arsitektur Sistem	38
4.2.3	Training Model	38
4.2.4	Testing Model.....	40
BAB V. IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN.....	41	
5.1	Pengambilan Dataset	41
5.2	Training Process	46
5.2.1	Import Library.....	47
5.2.2	Persiapan Direktori.....	48
5.2.3	Membagi Dataset	49
5.2.4	Pre-processing Image	51
5.2.5	Pembuatan Model.....	54
5.2.6	Training Model	56
5.3	Save dan Convert Model	60
5.3.1	Save Model.....	61
5.3.2	Convert Model.....	61
5.4	Pengujian Model	62
5.5	Pengujian Dengan OpenMV Cam	64
5.5.1	Pengujian Gambar Statis	64
5.5.2	Pengujian Secara Real-Time	67
5.6	Confusion Matrix.....	72
5.6.1	Confusion Matrix Pengujian Gambar Statis	72
5.6.2	Confusion Matrix Pengujian Secara Real-Time	80
BAB VI. HASIL DAN PEMBAHASAN.....	85	
6.1	Hasil.....	85
6.2	Pembahasan	85

BAB VII. KESIMPULAN DAN SARAN.....	95
7.1 Kesimpulan.....	.95
7.2 Saran95
DAFTAR PUSTAKA.....	97
LAMPIRAN.....	101

DAFTAR GAMBAR

	Halaman
Gambar 2.1 Proses Pengolahan Citra.....	10
Gambar 2.2 Arsitektur CNN	11
Gambar 2.3 Proses Konvolusi.....	12
Gambar 2.4 <i>Downsampling</i>	15
Gambar 2.5 <i>Fully Connected Layer</i>	16
Gambar 2.6 <i>Forward Propagation</i>	16
Gambar 2.7 <i>Backpropagation</i>	18
Gambar 2.8 Blok Konvolusi MobileNetV2	19
Gambar 2.9 <i>Residual Block</i>	20
Gambar 2.10 <i>Inverted Residual Block</i>	20
Gambar 2.11 <i>Bottleneck Convolution</i>	21
Gambar 2.12 <i>Expansion Convolution Block</i>	21
Gambar 2.13 Logo Tensorflow	22
Gambar 2.14 OpenMV Cam H7 Plus	22
Gambar 3.1 Daftar Bibit Ikan Lele	26
Gambar 3.2 Pengambilan Video Bibit Ikan Lele.....	27
Gambar 3.3 Flowchart Pre-processing Video	30
Gambar 4.1 Alur Sistem.....	34
Gambar 4.2 Alur Proses <i>Grading</i>	36
Gambar 4.3 Submenu Alur Proses <i>Grading</i>	37
Gambar 4.4 Arsitektur Sistem.....	38
Gambar 5.1 Menu Pengaturan <i>Threshold</i> pada OpenMV IDE	42
Gambar 5.2 Contoh Grafik <i>Overfitting</i>	46
Gambar 5.3 Contoh Grafik <i>Underfitting</i>	47
Gambar 5.4 Hasil Pengujian Gambar Statis 96 x 96 blobs.fit	66
Gambar 5.5 Hasil Pengujian Gambar Statis 96 x 96 blobs.rect.....	66
Gambar 5.6 Hasil Pengujian Gambar Statis 128 x 128 blobs.fit	66
Gambar 5.7 Hasil Pengujian Gambar Statis 128 x 128 blobs.rect.....	66
Gambar 5.8 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.fit <i>Grade A</i>	71

Gambar 5.9 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.fit <i>Grade B</i>	71
Gambar 5.10 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.fit <i>Grade C</i>	71
Gambar 5.11 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.rect <i>Grade A</i>	71
Gambar 5.12 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.rect <i>Grade B</i>	72
Gambar 5.13 Hasil Pengujian <i>Real-Time</i> blobs.rect <i>Grade C</i>	72
Gambar 5.14 Akurasi 96 x 96 blobs.fit.....	73
Gambar 5.15 <i>Precision</i> 96 x 96 blobs.fit	74
Gambar 5.16 <i>Recall</i> 96 x 96 blobs.fit	74
Gambar 5.17 F1-Score 96 x 96 blobs.fit.....	74
Gambar 5.18 Akurasi 96 x 96 blobs.rect.....	75
Gambar 5.19 <i>Precision</i> 96 x 96 blobs.rect.....	75
Gambar 5.20 <i>Recall</i> 96 x 96 blobs.rect.....	76
Gambar 5.21 F1-Score 96 x 96 blobs.rect.....	76
Gambar 5.22 Akurasi 128 x 128 blobs.fit.....	77
Gambar 5.23 <i>Precision</i> 128 x 128 blobs.fit.....	77
Gambar 5.24 <i>Recall</i> 128 x 128 blobs.fit	78
Gambar 5.25 F1-Score 128 x 128 blobs.fit.....	78
Gambar 5.26 Akurasi 128 x 128 blobs.rect.....	79
Gambar 5.27 <i>Precision</i> 128 x 128 blobs.rect.....	79
Gambar 5.28 <i>Recall</i> 128 x 128 blobs.fit	79
Gambar 5.29 F1-Score 128 x 128 blobs.rect.....	80
Gambar 5.30 Akurasi <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit	81
Gambar 5.31 <i>Precision Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit.....	81
Gambar 5.32 <i>Recall Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit.....	82
Gambar 5.33 F1-Score <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit	82
Gambar 5.34 Akurasi <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect.....	83
Gambar 5.35 <i>Precision Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect	83
Gambar 5.36 <i>Recall Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect	84
Gambar 5.37 F1-Score <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect	84
Gambar 6.1 Grafik Hasil <i>Training Batch Size</i> 16	86
Gambar 6.2 Grafik Hasil <i>Training Batch Size</i> 32	86
Gambar 6.3 Grafik Hasil <i>Training Batch Size</i> 64	87

Gambar 6.4 Perbandingan Antar <i>Batch Size</i>	87
Gambar 6.5 Grafik Perbandingan Antar <i>Batch Size</i>	87
Gambar 6.6 Grafik Hasil <i>Training</i> Ukuran 96 x 96 blobs.fit.....	88
Gambar 6.7 Grafik Ukuran 96 x 96 blobs.rect.....	89
Gambar 6.8 Grafik Ukuran 128 x 128 blobs.fit	89
Gambar 6.9 Grafik Ukuran 128 x 128 blobs.rect.....	90
Gambar 6.10 <i>Confusion Matrix</i> Ukuran 96 x 96 blobs.fit	90
Gambar 6.11 <i>Confusion Matrix</i> Ukuran 96 x 96 blobs.rect.....	91
Gambar 6.12 <i>Confusion Matrix</i> Ukuran 128 x 128 blobs.fit	91
Gambar 6.13 <i>Confusion Matrix</i> Ukuran 128 x 128 blobs.rect.....	92
Gambar 6.14 Grafik Kinerja Model Gambar Statis	93
Gambar 6.15 Grafik Kinerja Model <i>Real-Time</i>	94

DAFTAR TABEL

	Halaman
Tabel 2.1 Studi Literatur	7
Tabel 2.2 <i>True Positive</i> pada Confusion Matrix	23
Tabel 2.3 <i>True Negative</i> pada Confusion Matrix.....	23
Tabel 2.4 <i>False Positive</i> pada Confusion Matrix.....	24
Tabel 2.5 <i>False Negative</i> pada Confusion Matrix	24
Tabel 3. 1 Legenda Gambar 3.2 Pengambilan Video Bibit Ikan Lele	27
Tabel 3.2 Deretan Frame Bibit Ikan Lele Format blobs.fit.....	29
Tabel 3.3 Deretan Frame Bibit Ikan Lele Format blobs.rect	29
Tabel 3.4 TP Metode Pengujian.....	31
Tabel 3.5 TN Metode Pengujian.....	31
Tabel 3.6 FP Metode Pengujian.....	31
Tabel 3.7 FN Metode Pengujian	32
Tabel 4.1 Spesifikasi Kebutuhan Perangkat Keras	33
Tabel 4.2 Spesifikasi Kebutuhan Perangkat Keras	34
Tabel 5.1 <i>Source Codes</i> blobs.fit	42
Tabel 5.2 <i>Source Codes</i> blobs.rect.....	43
Tabel 5.3 Jumlah <i>Dataset</i> blobs.fit	45
Tabel 5.4 Jumlah <i>Dataset</i> blobs.rect.....	45
Tabel 5.5 <i>Dataset</i> blobs.fit.....	45
Tabel 5.6 <i>Dataset</i> blobs.rect.....	46
Tabel 5.7 <i>Source Codes Import Library</i>	47
Tabel 5.8 Koneksi Direktori blobs.fit	48
Tabel 5.9 Koneksi Direktori blobs.fit	48
Tabel 5.10 <i>Source Codes</i> Persiapan dan Koneksi ke Direktori	48
Tabel 5.11 <i>Source Codes</i> Membagi Dataset	49
Tabel 5.12 <i>Source Codes</i> ImageDataGenerator	51
Tabel 5.13 Augmentasi Gambar	52
Tabel 5.14 <i>Batch Size</i> 16.....	53
Tabel 5.15 <i>Batch Size</i> 32	53

Tabel 5.16 <i>Batch Size</i> 64	53
Tabel 5.17 <i>Source Codes</i> Arsitektur MobileNetV2	54
Tabel 5.18 TensorFlow dengan Keras API	56
Tabel 5.19 <i>Training Model</i>	56
Tabel 5.20 Hasil <i>Training</i> Ukuran 96 x 96 blobs.fit	57
Tabel 5.21 Hasil <i>Training</i> Ukuran 96 x 96 blobs.rect.....	58
Tabel 5.22 Hasil <i>Training</i> Ukuran 128 x 128 blobs.fit	59
Tabel 5.23 Hasil <i>Training</i> Ukuran 128 x 128 blobs.rect.....	60
Tabel 5.24 <i>Source Codes Save Model</i>	61
Tabel 5.25 <i>Source Codes Convert Model</i>	61
Tabel 5.26 <i>Source Code Confusion Matrix</i>	62
Tabel 5.27 <i>Source Codes Classification Report</i>	63
Tabel 5.28 Hasil <i>Testing</i> 96 x 96 blobs.fit epoch 100.....	63
Tabel 5.29 Hasil <i>Testing</i> 96 x 96 blobs.rect epoch 100	63
Tabel 5.30 Hasil <i>Testing</i> 128 x 128 blobs.fit epoch 100.....	64
Tabel 5.31 Hasil <i>Testing</i> 128 x 128 blobs.rect epoch 100	64
Tabel 5.32 <i>Source Codes Pengujian Gambar Statis</i>	65
Tabel 5.33 <i>Source Codes Pengujian Real-Time</i> blobs.fit.....	67
Tabel 5.34 <i>Source Codes Pengujian Real-Time</i> blobs.rect	69
Tabel 5.35 <i>Confusion Matrix</i> 96 x 96 blobs.fit	72
Tabel 5.36 Representasi Klasifikasi 96 x 96 blobs.fit.....	73
Tabel 5.37 <i>Average</i> 96 x 96 blobs.fit	74
Tabel 5.38 <i>Confusion Matrix</i> 96 x 96 blobs.rect.....	74
Tabel 5.39 Representasi Klasifikasi 96 x 96 blobs.rect	75
Tabel 5.40 <i>Average</i> 96 x 96 blobs.rect.....	76
Tabel 5.41 <i>Confusion Matrix</i> 128 x 128 blobs.fit	76
Tabel 5.42 Representasi Klasifikasi 128 x 128 blobs.fit.....	77
Tabel 5.43 <i>Average</i> 128 x 128 blobs.fit	78
Tabel 5.44 <i>Confusion Matrix</i> 128 x 128 blobs.rect.....	78
Tabel 5.45 Representasi Klasifikasi 128 x 128 blobs.rect	79
Tabel 5.46 <i>Average</i> 128 x 128 blobs.rect	80
Tabel 5.47 <i>Confusion Matrix Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit	80

Tabel 5.48 Representasi Klasifikasi <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit	81
Tabel 5.49 Average <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.fit	82
Tabel 5.50 <i>Confusion Matrix Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect.....	82
Tabel 5.51 Representasi Klasifikasi <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect.....	83
Tabel 5.52 Average <i>Real-Time</i> 128 x 128 blobs.rect.....	84
Tabel 6.1 Nama Istilah Bahan Penelitian.....	93
Tabel 6.2 Kinerja Model Gambar Statis	93
Tabel 6.3 Kinerja Model <i>Real-Time</i>	94

DAFTAR LAMPIRAN

- Lampiran 1 Dokumentasi Pengambilan Dataset
- Lampiran 2 *Source Code* Pengambilan Dataset
- Lampiran 3 *Source Code* Persiapan Direktori
- Lampiran 4 *Source Code* Membagi *Dataset*
- Lampiran 5 *Source Code Pre-processing Image*
- Lampiran 6 *Source Code* Pembuatan Model
- Lampiran 7 *Source Code Training Model*
- Lampiran 8 *Source Code* Pengujian Dengan *Data Testing*
- Lampiran 9 *Source Code* Pengujian Dengan Gambar Statis
- Lampiran 10 *Source Code* Pengujian Secara *Real-Time*
- Lampiran 11 *Output* Pengujian Secara *Real-Time* di OpenMV IDE
- Lampiran 12 Berita Acara Verifikasi Abstrak