# KLASIFIKASI PARASIT MALARIA DALAM SEL DARAH MANUSIA MENGGUNAKAN METODE GABOR FILTER BERBASIS NEURAL NETWORK

### TUGAS AKHIR

Diajukan guna Memenuhi Persyaratan untuk Mencapai Derajat Strata-1 Program

Studi Teknik Elektro Fakultas Teknik

Universitas Muhammadiyah Yogyakarta



Disusun oleh:

GARDIYA SEPTRIADI 20200120116

PROGRAM STUDI S-1 TEKNIK ELEKTRO

FAKULTAS TEKNIK

UNIVERSITAS MUHAMMADIYAH YOGYAKARTA

2024

## **HALAMAN PERNYATAAN**

Yang bertanda tangan dibawah ini:

Nama : Gardiya Septriadi

NIM 20200120116

Fakultas : Teknik Program Studi

Program Studi : Teknik Elektro

Universitas : Universitas Muhammadiyah Yogyakarta

Menyatakan bahwasanya Tugas Akhir yang berjudul "KLASIFIKASI
PARASIT MALARIA DALAM SEL DARAH MANUSIA
MENGGUNAKAN METODE GABOR FILTER BERBASIS
NEURAL NETWORK"

Adalah asli hasil karya tulis saya sendiri dan tidak pernah diajukan untuk memperoleh gelar sarjana pada perguruan tinggi serta tidak ada karya atau pendapat yang pernah dipublikasikan oleh orang lain, kecuali tertulis sumbernya yang disebutkan dalam naskah daftar pustaka.

Yogyakarta, 10 Januari 2024

Gardiya Septriadi

SALX037600753

Pepulis

1,

### HALAMAN PERSEBAHAN

## Kepada Ibu dan Ayah

Dengan penuh rasa syukur dan kasih, skripsi ini didedikasikan untuk Ibu dan Ayahku tercinta. Terima kasih atas cinta, dukungan, dan dorongan tak hentihentinya. Setiap langkah ini adalah hasil dari ketabahan dan kebijaksanaan kalian. Semua pencapaian ini adalah bukti kasih sayang dan dedikasi kalian yang tak terbatas. Terima kasih atas inspirasi dan tekad untuk selalu membimbing, memberikan semangat, dan menjadi tiang kokoh dalam hidupku. Semua ini adalah warisan cinta dan kebijaksanaan yang tak ternilai harganya. Terima kasih Ibu, terima kasih Ayah, ini adalah kado kecilku untuk kalian.

Dengan cinta dan hormat, Gardiya Septriadi

#### KATA PENGANTAR

Alhamdulillah, segala puji dan syukur saya panjatkan kepada Allah SWT yang Maha Kuasa, atas nikmat-Nya yang tak terhingga, kekuatan yang dianugerahkan, ilmu pengetahuan yang diberikan, serta cinta-Nya yang senantiasa membimbing langkah saya. Dengan rasa syukur yang mendalam, saya memulai perjalanan penelitian ini yang berjudul "KLASIFIKASI PARASIT MALARIA DALAM SEL DARAH MANUSIA MENGGUNAKAN METODE GABOR FILTER BERBASIS NEURAL NETWORK"

"Shalawat serta salam semoga senantiasa tercurahkan kepada junjungan kita, Nabi Muhammad SAW."

Penelitian ini merupakan upaya saya untuk memenuhi sebagian dari syarat dalam perjalanan pendidikan saya menuju gelar Sarjana Teknik (S.T) di Program Studi Teknik Elektro Universitas Muhammadiyah Yogyakarta. Selama perjalanan ini, saya menyadari bahwa pencapaian ini tidak mungkin terwujud tanpa bantuan, dukungan, dan motivasi dari berbagai pihak yang luar biasa.

Saya ingin mengucapkan terima kasih kepada:

- 1. Bapak Ir. Aris Widyo Nugroho, S. T., M.T., Ph.D., selaku dekan Fakultas Teknik Universitas Muhammadiyah Yogyakarta, yang telah memberikan saya kesempatan untuk mengejar impian saya di bidang teknik.
- 2. Bapak Ir. Kharisma Trinanda Putra, S.ST., M.T., Ph.D., selaku ketua Program Studi Teknik Elektro Universitas Muhammadiyah Yogyakarta, atas dukungan yang berharga.
- 3. Ibu Dr. Yessi Jusman, S.T., M.Sc., selaku dosen pembimbing, yang telah memberikan bimbingan, kritik, dan saran yang sangat berarti dalam setiap langkah perjalanan saya.
- 4. Semua dosen dan tenaga pengajar di Program Studi Teknik Elektro Universitas Muhammadiyah Yogyakarta yang telah berbagi pengetahuan dan pengalaman mereka selama saya menjalani perkuliahan.

- Orang tua saya, Bapak Sarmadi dan Ibu Sariyah, yang telah memberikan saya dukungan tak terbatas. Ini adalah wujud tanggung jawab dan harapan yang mereka berikan.
- 6. Teman-teman terdekat yang sudah membantu, Bintang Alvin, Hygra Mahendra, Nanda Resky, dan teman-teman kontrakan kalipakis yang telah menjadi teman sejati selama perjalanan ini. Bersama-sama, kami telah melewati berbagai lika-liku kehidupan.
- 7. Teman-teman seangkatan Program Studi Teknik Elektro '20, yang telah memberikan motivasi, semangat, dan dukungan tanpa henti. Bersama, kami saling mendukung menuju kesuksesan.
- 8. Terakhir, saya ingin mengucapkan terima kasih kepada diri saya sendiri, yang telah bersusah payah melewati setiap rintangan, tekanan, dan kekecewaan. Saya tidak pernah menyerah, dan hasilnya adalah pencapaian yang patut saya banggakan.

Saya menyadari bahwa penelitian ini belum sempurna, dan saya terbuka untuk menerima kritik, saran, dan bimbingan untuk meningkatkan kualitas penelitian ini demi kemajuan yang lebih baik. Semoga penelitian ini dapat bermanfaat bagi banyak pihak.

Akhir kata, semoga penulisan tugas akhir ini dapat menjadi kontribusi kecil bagi pengembangan ilmu pengetahuan dan teknologi, serta memberikan manfaat bagi Masyarakat luas. Semoga Allah SWT senantiasa memberkahi dan memberikan Rahmat-Nya pada setiap langkah yang saya ambil.

Yogyakarta 10 Januari 2024

Gardiya Septriadi

## **DAFTAR ISI**

HALAMAN PENGESAHAN I	i
HALAMAN PENGESAHAN II	ii
HALAMAN PENGESAHAN III	iii
HALAMAN PERNYATAAN	iv
HALAMAN PERSEBAHAN	v
MOTTO	vi
KATA PENGANTAR	vii
DAFTAR ISI	ix
DAFTAR TABEL	xii
DAFTAR GAMBAR	xiv
INTISARI	xvii
Kata kunci : Malaria, Gabor Filter, Neural Network	xvii
ABSTRACT	xviii
Keyword: Malaria, Gabor Filter, Neural Network	xviii
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah	3
1.4 Tujuan Penelitian	3
1.5 Penelitian	3
1.6 Sistematika Penulisan	4
BAB II TINJAUAN PUSTAKA DAN DASAR TEORI	5
2.1 Tinjauan Pustaka	5
2.2 Landasan Teori	
2.2.1 Malaria	13
2.2.2 Penyebab Malaria	
2.2.3 Faktor Risiko	
2.2.4 Citra Digital	
2.2.5 Jenis Citra Digital	
2.2.6 Algoritma Gabor Filter	
2.2.7 Klasifikasi Gambar	

2.2.8 Jaringan Syaraf Tiruan / Artificial Neural Network	
2.2.9 Machine Learning Machine	
2.2.10 NEURAL NETWORK	22
2.2.11 Multiplayer Perceptron	23
BAB III METODE	26
3.1 Alat dan Bahan penelitian	26
3.1.1 Alat	
3.1.2 Bahan penelitian	
3.1.3 Alur Tahap Penelitian	27
3.1.4 Studi literatur	28
3.1.5 Pengumpulan Data	28
3.1.6 Perancangan sistem	28
3.1.7 Pengujian Sistem	28
3.1.8 Analiysis	28
3.2 Perancangan Sistem	
3.3 Pre-processing	30
3.3.1 Lebeling data	32
3.3.2 Enhancement citra	
3.3.3 Augmentasi citra	
3.4 Ekstrasi Fitur	
3.4.1 Ekstrasi fitur Gabor Filter Bank (2, 5, 10, 10)	
3.4.2 Ekstrasi fitur Gabor Filter Bank (2, 7, 15, 15)	36
3.5 Klasifikasi	37
3.5.1 Klasifikasi MLP	
3.5.2 Metode Analisis	
3.5.3 Tampilan APPS	
3.5.4 Rincian pemograman APPS	
BAB IV ANALISIS DAN HASIL	
4.1 Pre-Processing	
4.2 Hasil Ekstraksi Fitur	
4.2.1 Ekstrasi Fitur Gabor Filter dengan GaborBank (2, 5, 10, 10)	
4.2.2 Ekstraksi Fitur Gabor Filter dengan GaborBank 2 (2, 7, 15, 1	
2 (2, 1, 13,	

4.3 Hasil Klasifikasi	61
4.3.1 Dataset Training Gabor Filter Bank (2, 5, 10, 10)	63
4.4 Grafik Perbandingan Metode	
4.5 Implementasi APPS Matlab Sistem Automatis	271
4.5.1 Rincian Implementasi APPS	273
BAB V	274
5.1 Kesimpulan	274
5.2 Saran	275
DAFTAR PUSTAKA	276
LAMPIRAN	278

## DAFTAR TABEL

Tabel 2. 1 rangkuman referensi penelitian9
Tabel 2. 2 Penelitian Terkait Gabor Filter18
Tabel 2. 3 Penelitian Terkait Klasifikasi MLP25
고입하는 이번 시간 시간 시간에 되는 것 같아 한다면 하는 것이다. 그런 사람들은 경기를 받아 있다는 것이다. 
Tabel 3. 1 Alur Tahap Labeling Data32
Tabel 3. 2 Alur tahap Labeling data
Tabel 3. 3 Augmentasi Citra34
Tabel 3. 4 hasil grafik performance, confusion matrix, dan kurva ROC43
Tabel 4. 1 Data Jumlah Citra yang Digunakan
Tabel 4. 2 Nilai Rata-rata + Standar Deviasi Ekstraksi Fitur Gabor Filter dengan
GaborBank (2, 5, 10, 10)59
Tabel 4. 3 Nilai Rata-rata Ekstraksi Fitur Gabor Filter 2
Tabel 4. 4 Model Pengklasifikasian61
Tabel 4. 5 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 163
Tabel 4. 6 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 570
Tabel 4. 7 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 1077
Tabel 4. 8 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 1584
Tabel 4. 9 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 2091
Tabel 4. 10 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 198
Tabel 4. 11 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 5106
Tabel 4. 12 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 10113
Tabel 4. 13 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 15120
Tabel 4. 14 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 20127
Tabel 4. 15 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 1134
Tabel 4. 16 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 5142
Tabel 4. 17 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 10149

Tabel 4. 18 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 15145
Tabel 4. 19 Hasil Training Gabor filter level 1 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 20152
Tabel 4. 20 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 1
Tabel 4. 21 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 5
Tabel 4. 22 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 10
Tabel 4. 23 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 15
Tabel 4. 24 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model One-step secant
backpropagation Hidden Neuron 20. 188
Tabel 4. 25 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 1
Tabel 4. 26 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 5
Tabel 4. 27 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 10210
Tabel 4. 28 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 15217
Tabel 4. 29 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 20224
Tabel 4. 30 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
momentum and adaptive Hidden Neuron 1231
Tabel 4. 31 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 15253
Tabel 4. 32 Hasil Training Gabor filter level 2 dengan Model Gradient descent with
adaptive Hidden Neuron 20

# DAFTAR GAMBAR

Gambar 2. 1 Informasi gejala malaria13
Gambar 2. 2 Representasi Citra Digital Dalam 2 Dimensi15
Gambar 2. 3 Colour Image
Gambar 2. 4 Black and White (Grayscale)
Gambar 2. 5 Black and White (Grayscale)
Gambar 2. 6 Flow Process Analisis Fitur tekstur Citra
Gambar 2. 7 Perbandingan Pemograman Tradisional dengan Machince Learning
Cambai 2. 7 Terodiumgui 2 emograma 1 adorem 2 2 2
Gambar 2. 8 Neuaral Network
Gambar 2. 9 Arsitektur MLP Standar23
Gambar 2. 9 Alshektui Willi Bundui25
Gambar 3. 1 Flowchart Penelitian
Gambar 3. 2 Diagram Alir / flowchart
Gambar 3. 3 Diagram Pre-Processing30
Gambar 3. 4 Program Grayscale30
Gambar 3. 5 Flowchart Pre-Processing31
Gambar 3 6 Program Enhancement33
Gambar 3. 7 Program Resize
Gambar 3. 8 Excel Hasil Training ekstrasi Gray co-occurance matrix Excel
Hasil Training ekstrasi36
Gambar 3. 9 Flowchart Klasifikasi
Gambar 3. 10 Design APPS45
G 1 ( 1 7 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1
Gambar 4. 1 Hasil citra asli dan grayscale PFS (a,d,g), PMS (b.e,h), dan PVS (c,f,i)
57
Gambar 4. 2 Gambar hasil Perbandingan Citra Enhancement
Gambar 4. 3 ditampilkan model One-step secant backpropagation dengan
Hidden Neuron 1
Gambar 4. 4 ditampilkan model One-step secant backpropagation dengan Hidden Neuron 5
Hidden Neuron 562
Gambar 4. 5 ditampilkan model One-step secant backpropagation dengan
Hidden Neuron 1062
Gambar 4. 6 ditampilkan model One-step secant backpropagation dengan
Hidden Neuron 1562
Gambar 4. 8 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 1, (b,e)
Confusion Matrix OSS HN 1, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 164
Gambar 4. 9 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 5, (b,e)
Confusion Matrix OSS HN5, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 5 (lanjutan)
71

Gambar 4. 10 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 10, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 10, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 10 ......78 Gambar 4. 11 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 15, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 15, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 15 (lanjutan)......85 Gambar 4. 12 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 20, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 20, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 20 ......92 Gambar 4. 13 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 1, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 1, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 1......100 Gambar 4. 14 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 5, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 5, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 5......107 Gambar 4. 15 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 10, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 10, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 10....114 Gambar 4. 16 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 15, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 15, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 15....121 Gambar 4. 17 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 20, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 20, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 20....128 Gambar 4. 18 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDX HN 1, (b,e) Confusion Matrix GDX HN 1, (c,f) Kurva Receiver Operating GDX HN 1......136 Gambar 4. 19 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDX HN 5, (b,e) Confusion Matrix GDX HN 5, (c,f) Kurva Receiver Operating GDX HN 5......143 Gambar 4. 20 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDX HN 10, (b,e) Confusion Matrix GDX HN 10, (c,f) Kurva Receiver Operating GDX HN 10....150 Gambar 4. 21 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDX HN 15, (b,e) Confusion Matrix GDX HN 15, (c,f) Kurva Receiver Operating GDX HN 15....146 Gambar 4. 22 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDX HN 20, (b,e) Confusion Matrix GDX HN 20, (c,f) Kurva Receiver Operating GDX HN 20....153 Gambar 4. 23 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 1, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 1, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 1 ......161 Gambar 4. 24 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 5, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 5, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 5 .......168 Gambar 4. 25 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 10, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 10, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 10 .....175 Gambar 4. 26 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 15, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 15, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 15 .....182 Gambar 4. 27 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance OSS HN 20, (b,e) Confusion Matrix OSS HN 20, (c,f) Kurva Receiver Operating OSS HN 20 .....189 Gambar 4. 28 Hasil Run 3 dan 4 (a,d) Grafik Performance GDA HN 1, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 1, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 1......197 Gambar 4. 29 Hasil Run 1 dan 2 (a,d) Grafik Performance GDA HN 5, (b,e) Confusion Matrix GDA HN 5, (c,f) Kurva Receiver Operating GDA HN 5......204