



**PERBANDINGAN *SMOTE-VARIANTS* UNTUK MENGATASI  
KETIDAKSEIMBANGAN DATA PADA PREDIKSI CACAT *SOFTWARE***

**Skripsi**

**Untuk Memenuhi Persyaratan  
Dalam Menyelesaikan Sarjana Strata-1 Ilmu Komputer**

**Oleh**

**MUIZA RAHMAN**

**NIM. 1911016310018**

**PROGRAM STUDI S1 ILMU KOMPUTER  
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM  
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT  
BANJARBARU**

**NOVEMBER 2023**



**PERBANDINGAN *SMOTE-VARIANTS* UNTUK MENGATASI  
KETIDAKSEIMBANGAN DATA PADA PREDIKSI CACAT *SOFTWARE***

**Skripsi**

**Untuk Memenuhi Persyaratan  
Dalam Menyelesaikan Sarjana Strata-1 Ilmu Komputer**

**Oleh**

**MUIZA RAHMAN**

**NIM. 1911016310018**

**PROGRAM STUDI S1 ILMU KOMPUTER  
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM  
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT  
BANJARBARU  
NOVEMBER 2023**

**SKRIPSI**

**PERBANDINGAN *SMOTE-VARIANTS* UNTUK MENGATASI  
KETIDAKSEIMBANGAN DATA PADA PREDIKSI CACAT *SOFTWARE***

Oleh :

**MUIZA RAHMAN**

**1911016310018**

Telah dipertahankan di depan Dosen Penguji pada tanggal 27 September 2023

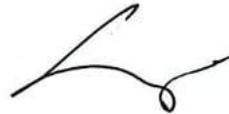
Susunan Dosen Penguji :

**Pembimbing I**



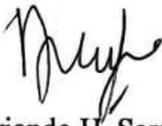
Mohammad Reza Faisal, S.T., M.T., Ph.D.  
NIP. 197612202008121001

**Dosen Penguji I**



Radityo Adi Nugroho, S.T., M.Kom.  
NIP. 198212042008011006

**Pembimbing II**



Triando H. Saragih, S.Kom., M.Kom.  
NIP. 199308242019031012

**Dosen Penguji II**



Friska Abadi, S.Kom., M.Kom.  
NIP. 198809132023211010



**Banjarmasin, 15 November 2023**  
**Ketua Program Studi Ilmu Komputer**

Irwan Budiman S.T., M.Kom  
NIP. 197703252008121001

## PERNYATAAN

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar kesarjanaan 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.

Banjarbaru, 15 November 2023

Yang menyatakan,



**Muiza Rahman**

**NIM. 1911016310018**

## ABSTRAK

### PERBANDINGAN *SMOTE-VARIANTS* UNTUK MENGATASI KETIDAKSEIMBANGAN DATA PADA PREDIKSI CACAT *SOFTWARE*

(Oleh : Muiza Rahman; Pembimbing: Mohammad Reza Faisal, S.T., M.T. Ph.D dan Triando Hamonangan Saragih, S.Kom., M.Kom; 2023; 46 halaman)

Ketidakseimbangan data merupakan salah satu masalah penelitian prediksi cacat *software*. Ketidakseimbangan data dapat membuat model bias kepada kelas mayoritas, sementara kebanyakan dataset untuk prediksi cacat *software*, kelas cacat yang ingin diprediksi merupakan kelas minoritas. Metode umum yang digunakan untuk mengatasi ini adalah pendekatan *level* data seperti *SMOTE-Variants* ataupun pendekatan *level* algoritma seperti *Bagging*. Penelitian ini menggunakan pendekatan *level* data *SMOTE-Variants* yaitu *SMOTE*, *Borderline-SMOTE*, *SMOTE-ENN* dan *SMOTE-Tomek-Links*. Sementara, pendekatan *level* algoritma yang digunakan adalah *Bagging (Decision Tree)* atau *Bagging* dengan *base classifier Decision Tree*. Hasilnya model dengan *SMOTE-Tomek-Links* dan *Bagging (Decision Tree)* mendapatkan skor rata-rata *AUC* terbaik sebesar 0,8009. Sementara, *SMOTE-ENN* dan *Bagging (Decision Tree)* mendapatkan skor rata-rata *recall* terbaik sebesar 0,6480.

**Kata kunci:** Ketidakseimbangan data, Prediksi cacat *software*, *Bagging*, *SMOTE-Variants*

## ***ABSTRACT***

### **COMPARISON OF SMOTE-VARIANTS TO OVERCOME DATA IMBALANCE IN SOFTWARE DEFECT PREDICTION**

(by : Muiza Rahman; *Supervisor:* Mohammad Reza Faisal, S.T., M.T. Ph.D and Triando Hamonangan Saragih, S.Kom., M.Kom; 2023; 46 pages)

*Data imbalance is one of the problems of software defect prediction research. Data imbalance can make the model biased towards the majority class, while in most of the datasets for software defect prediction, the defect class to be predicted is the minority class. Common methods used to address this are data-level approach such as SMOTE-Variants or classification-level approach such as Bagging. This research uses the SMOTE-Variants data-level approach, namely SMOTE, Borderline-SMOTE, SMOTE-ENN and SMOTE-Tomek-Links. Meanwhile, the algorithm level approach used is Bagging (Decision Tree) or Bagging with Decision Tree base classifier. As a result, the model with SMOTE-Tomek-Links and Bagging (Decision Tree) gets the best average AUC score of 0.8009. Meanwhile, SMOTE-ENN and Bagging (Decision Tree) get the best average recall score of 0.6480.*

***Keywords:*** *Data imbalance, Software Defect Prediction, Bagging, SMOTE-Variants*

## PRAKATA

Puji syukur penulis panjatkan ke Tuhan kita Yang Maha Esa karena atas berkat rahmat dan karunia-Nya penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul **PERBANDINGAN *SMOTE-VARIANTS* UNTUK MENGATASI KETIDAKSEIMBANGAN DATA PADA PREDIKSI CACAT *SOFTWARE*** untuk memenuhi syarat dalam menyelesaikan pendidikan program S1 Ilmu Komputer, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam, Universitas Lambung Mangkurat.

Pada lembar ini penulis ingin menyampaikan ucapan terima kasih kepada pihak-pihak yang sangat mendukung penulis dalam pembuatan dan penyusunan skripsi ini, adapun yang dimaksud adalah sebagai berikut:

1. Keluarga yang selalu memberikan bantuan, semangat, doa dan dukungan dalam proses penyelesaian skripsi ini.
2. Bapak Mohammad Reza Faisal, S.T., M.T. Ph.D selaku dosen pembimbing utama yang turut serta membantu dan meluangkan waktu demi kelancaran dalam penyelesaian skripsi ini.
3. Bapak Triando Hamonangan Saragih, S.Kom., M.Kom selaku dosen pembimbing pendamping yang turut serta membantu dan meluangkan waktu demi kelancaran dalam penyelesaian skripsi ini.
4. Bapak Irwan Budiman S.T., M.Kom selaku Ketua Program Studi Ilmu Komputer FMIPA ULM, atas bantuan dan izin beliau skripsi ini dapat diselesaikan.
5. Seluruh Dosen dan staf Program Studi Ilmu Komputer FMIPA ULM atas ilmu dan bantuan yang diberikan selama ini yang sangat bermanfaat.
6. Teman-teman dan sahabat-sahabat keluarga Ilmu Komputer angkatan 2019 yang memberikan dukungan dan selalu mengingatkan serta mendoakan dalam proses mengerjakan skripsi.
7. Semua pihak yang tidak dapat disebutkan satu persatu yang telah turut membantu dalam penyelesaian skripsi ini.

Akhir kata penulis menyadari sepenuhnya bahwa penulisan ini jauh dari sempurna, namun penulis mengharapkan bantuan berupa saran dan kritik yang membangun dari semua pihak demi kesempurnaan dan mutu penulisan skripsi ini. Semoga tulisan ini dapat bermanfaat bagi ilmu pengetahuan dan pembaca khususnya serta mendapat keridhaan Allah SWT.

Banjarbaru, 15 November 2023

Yang menyatakan,



**Muiza Rahman**  
**NIM. 1911016310018**

## DAFTAR ISI

<b>HALAMAN JUDUL</b> .....	<b>i</b>
<b>HALAMAN PENGESAHAN</b> .....	<b>ii</b>
<b>PERNYATAAN</b> .....	<b>iii</b>
<b>ABSTRAK</b> .....	<b>iv</b>
<b>ABSTRACT</b> .....	<b>v</b>
<b>PRAKATA</b> .....	<b>vi</b>
<b>DAFTAR ISI</b> .....	<b>viii</b>
<b>DAFTAR TABEL</b> .....	<b>x</b>
<b>DAFTAR GAMBAR</b> .....	<b>xii</b>
<b>DAFTAR LAMPIRAN</b> .....	<b>xiii</b>
<b>BAB I</b> .....	<b>1</b>
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah .....	3
1.3 Batasan Masalah .....	3
1.4 Tujuan Penelitian .....	3
1.5 Manfaat Penelitian .....	3
<b>BAB II</b> .....	<b>4</b>
2.1 Kajian Terdahulu .....	4
2.2 Prediksi cacat Software .....	7
2.3 Ketidakseimbangan data .....	8
2.4 Dataset AEEEM .....	8
2.5 <i>SMOTE</i> .....	9
2.6 <i>Borderline-SMOTE</i> .....	11
2.7 <i>SMOTE-ENN</i> .....	13
2.8 <i>SMOTE-Tomek-Links</i> .....	14
2.9 <i>Decision Tree</i> .....	15
2.10 <i>Bagging</i> .....	16
2.11 <i>Cross Validation</i> .....	17

2.12 Evaluasi .....	18
<b>BAB III .....</b>	<b>21</b>
3.1 Alat Penelitian .....	21
3.2 Bahan Penelitian .....	21
3.3 Variabel Penelitian .....	21
3.4 Prosedur Penelitian .....	22
<b>BAB IV .....</b>	<b>24</b>
4.1 Hasil .....	24
4.1.1 Pengumpulan Data .....	24
4.1.2 <i>Encoding</i> Label .....	25
4.1.3 Pembagian Data .....	25
4.1.4 Penyeimbangan Data .....	28
4.1.5 Evaluasi .....	31
4.2 Pembahasan .....	33
<b>BAB V .....</b>	<b>40</b>
5.1 Kesimpulan .....	40
5.2 Saran .....	40
<b>DAFTAR PUSTAKA .....</b>	<b>41</b>
<b>LAMPIRAN .....</b>	<b>48</b>

## DAFTAR TABEL

Tabel 1 . Keaslian Penelitian .....	6
Tabel 2 . Perancangan Penelitian .....	7
Tabel 3 . Dataset <i>AEEEM</i> .....	9
Tabel 4 . Contoh salah satu dataset. ....	9
Tabel 5 . Sampel Acak data <i>SMOTE</i> .....	10
Tabel 6 . Data sintetis <i>SMOTE</i> .....	11
Tabel 7 . Sampel acak <i>Borderline-SMOTE</i> .....	12
Tabel 8 . Tetangga terdekat sampel acak <i>Borderline-SMOTE</i> .....	12
Tabel 9 . Data sintetis <i>Borderline-SMOTE</i> .....	13
Tabel 10 . Sampel acak <i>SMOTE-ENN</i> .....	14
Tabel 11 . Sampel acak <i>SMOTE-Tomek-Links</i> .....	15
Tabel 12 . Hasil contoh <i>Bagging</i> .....	17
Tabel 13 . <i>Confusion Matrix</i> .....	19
Tabel 14 . Performa <i>AUC</i> .....	20
Tabel 15 . Jumlah data pada dataset <i>AEEEM</i> .....	24
Tabel 16 . Encoding dataset <i>AEEEM</i> .....	25
Tabel 17 . Pembagian Dataset <i>EQ</i> .....	25
Tabel 18 . Pembagian Dataset <i>JDT</i> .....	26
Tabel 19 . Pembagian Dataset <i>LC</i> .....	26
Tabel 20 . Pembagian Dataset <i>ML</i> .....	27
Tabel 21 . Pembagian Dataset <i>PDE</i> .....	27
Tabel 22 . Penyeimbangan Dataset <i>EQ</i> dengan <i>SMOTE-Variants</i> .....	28
Tabel 23 . Penyeimbangan Dataset <i>JDT</i> dengan <i>SMOTE-Variants</i> .....	29
Tabel 24 . Penyeimbangan Dataset <i>LC</i> dengan <i>SMOTE-Variants</i> .....	29
Tabel 25 . Penyeimbangan Dataset <i>ML</i> dengan <i>SMOTE-Variants</i> .....	30
Tabel 26 . Penyeimbangan Dataset <i>PDE</i> dengan <i>SMOTE-Variants</i> .....	30
Tabel 27 . Hasil Evaluasi dataset <i>EQ</i> menggunakan <i>recall</i> , <i>FPR</i> dan <i>AUC</i> .....	31
Tabel 28 . Hasil Evaluasi dataset <i>JDT</i> menggunakan <i>recall</i> , <i>FPR</i> dan <i>AUC</i> .....	31
Tabel 29 . Hasil Evaluasi dataset <i>LC</i> menggunakan <i>recall</i> , <i>FPR</i> dan <i>AUC</i> .....	32

Tabel 30 . Hasil Evaluasi dataset *ML* menggunakan *recall*, *FPR* dan *AUC*. ..... 32

Tabel 31 . Hasil Evaluasi dataset *PDE* menggunakan *recall*, *FPR* dan *AUC*. .....32

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 1 . Ilustrasi <i>SMOTE</i> (Pei et al., 2022).....	10
Gambar 2 . <i>Borderline-SMOTE</i> (Pei et al., 2022).....	12
Gambar 3 . Ilustrasi <i>SMOTE-ENN</i> (Lin & Zeng, 2021).....	13
Gambar 4 . Ilustrasi <i>SMOTE-Tomek-Links</i> (Cho et al., 2022).....	15
Gambar 5 . Ilustrasi <i>Decision Tree</i> .....	16
Gambar 6 . Ilustrasi <i>Bagging</i> (Yang et al., 2019).....	17
Gambar 7 . Ilustrasi <i>K-fold Cross Validation</i> (Ren et al., 2019).....	18
Gambar 8 . Alur Prosedur Penelitian.....	22
Gambar 9 . Perbandingan Skor <i>Recall</i> .....	35
Gambar 10 . Perbandingan Skor <i>FPR</i> .....	35
Gambar 11 . Perbandingan Skor Rata-rata <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> .....	36
Gambar 12 . Perbandingan Skor <i>AUC</i> .....	38
Gambar 13 . Perbandingan Skor rata-rata <i>AUC</i> .....	39

## DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran 1 Perhitungan <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> ( <i>Bagging (Decision Tree)</i> ) .....	49
Lampiran 2 Perhitungan <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> ( <i>SMOTE + Bagging (Decision Tree)</i> ) ....	53
Lampiran 3 Perhitungan <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> ( <i>Borderline- SMOTE + Bagging (Decision Tree)</i> ) .....	57
Lampiran 4 Perhitungan <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> ( <i>SMOTE-ENN + Bagging (Decision Tree)</i> ) .....	61
Lampiran 5 Perhitungan <i>Recall</i> dan <i>FPR</i> ( <i>SMOTE-Tomek-Links + Bagging (Decision Tree)</i> ) .....	65
Lampiran 6 Source Code .....	69
Lampiran 7 Riwayat Hidup .....	74