

**DETEKSI SERANGAN *DENIAL OF SERVICE* (DOS) PADA  
PROTOCOL JARINGAN IEC 61850 *SUPERVISORY CONTROL  
AND DATA ACQUISITION* (SCADA) DENGAN  
MENGUNAKAN METODE *DEEP NEURAL NETWORK*  
(DNN)**

**TUGAS AKHIR**

**Diajukan Untuk Melengkapi Salah Satu Syarat  
Memperoleh Gelar Sarjana Komputer**



**Oleh :**

**Mohammad At'thawri Abel Fahd  
09011381924141**

**JURUSAN SISTEM KOMPUTER  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
UNIVERSITAS SRIWIJAYA**

**2024**

## LEMBAR PENGESAHAN

DETEKSI SERANGAN *DENIAL OF SERVICE* (DOS) PADA PROTOCOL  
JARINGAN IEC 61850 *SUPERVISORY CONTROL AND DATA*  
*ACQUISITION* (SCADA) DENGAN MENGGUNAKAN *METODE*  
*DEEP NEURAL NETWORK* (DNN)

### TUGAS AKHIR

Diajukan Untuk Melengkapi Salah Satu Syarat  
Memperoleh Gelar Sarjana Komputer

Program Studi Sistem Komputer  
Jenjang SI

Oleh:

Mohammad At'thawri Abel Fahd  
09011381924141

Mengetahui,  
Ketua Jurusan Sistem Komputer



Dr. Ir. Sukemi, M.T.  
NIP. 196612032006041001

Palembang, 27 Mei 2024

Pembimbing Tugas Akhir

Prof. Deris Stiawan, M.T., Ph.D  
NIP. 197806172006041002

## HALAMAN PERSETUJUAN

Telah diuji dan lulus pada

Hari : Jum'at

Tanggal : 17 Mei 2024

Tim Penguji

1. Ketua : Huda Ubaya, M.T.
2. Sekretaris : Nurul Afifah, S.Kom., M.Kom.
3. Penguji : Dr. Ahmad Zarkasi, M.T.
4. Pembimbing : Prof. Deris Stiawan, M.T., Ph.D.



Mengetahui, 17/5/24

Ketua Jurusan Sistem Komputer



Dr. Ir. Sukemi, M. T.

NIP. 196612032006041001

## HALAMAN PERNYATAAN

Yang bertanda tangan dibawah ini :

Nama : Mohammad At'thawri Abel Fahd

NIM : 09011381924141

Judul : Deteksi serangan *Denial of Service* (DoS) pada protocol jaringan IEC 61850 *Supervisory Control and Data Acquisition* (SCADA) dengan menggunakan metode *Deep Neural Network* (DNN)

Hasil Pengecekan Plagiat/Turnitin: 4%

Menyatakan bahwa laporan tugas akhir ini adalah hasil karya saya sendiri dan tidak mengandung unsur penjiplakan atau plagiat. Saya sepenuhnya menyadari bahwa jika terbukti adanya penjiplakan atau plagiat dalam laporan tugas akhir ini, saya siap menerima sanksi akademik dari Universitas Sriwijaya. Pernyataan ini saya buat dengan kesadaran penuh dan tanpa adanya paksaan dari pihak manapun.



Palembang, Mei 2024



Mohammad At'thawri Abel Fahd

NIM. 09011381924141

## KATA PENGANTAR

Segala puji dan syukur penulis ucapkan kepada Allah SWT, karena berkat rahmat dan karunia-Nyalah penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini dengan judul “Deteksi Serangan *Denial of Service* (DOS) pada Protocol Jaringan IEC 61850 *Supervisory Control and Data Acquisition* (SCADA) dengan menggunakan Metode *Deep Neural Network* (DNN)”. Shalawat serta salam tak lupa kita curahkan kepada junjungan kita Nabi Muhammad SAW. beserta keluarga, Sahabat dan para pengikutnya yang insyaallah istiqomah hingga akhir zaman.

Pada kesempatan ini, penulis juga mengucapkan terima kasih kepada seluruh pihak yang telah membantu, membimbing, dan terus mendukung penulis dalam menyelesaikan tugas akhir ini diantaranya:

1. Allah Subhanahu Wata’ala yang telah memberikan berkah serta nikmat kesehatan dan kesempatan kepada penulis dalam menyusul tugas akhir ini.
2. Kedua orang tua penulis yang selalu memberikan doa terbaik serta dukungan secara moril dan materil.
3. Bapak Prof. Dr. Erwin, S.Si., M.Si., selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer Universitas Sriwijaya.
4. Bapak Dr. Ir. H. Sukemi, M.T. selaku Ketua Jurusan Sistem Komputer Fakultas Ilmu Komputer Universitas Sriwijaya.
5. Bapak Huda Ubaya, M.T. selaku Sekretaris Jurusan Sistem Komputer Universitas Sriwijaya.
6. Bapak Iman Saladin B. Azhar, S.Kom., M.MSI., selaku Dosen Pembimbing Akademik.
7. Prof. Deris Stiawan, S.Kom., M.T., Ph.D., IPU., ASEAN-Eng. selaku Pembimbing tugas akhir.
8. Mbak Sari selaku Admin Jurusan Sistem Komputer yang telah membantu penulis dalam hal administrasi selama perkuliahan.
9. Bapak, Ibu dosen jurusan Sistem Komputer yang telah memberikan ilmunya serta pengalamannya kepada penulis.

10. Teman-teman seimbang, Zaman, Dendi dan rezky yang banyak mendengarkan keluh kesah penulis dan menemani proses pengerjaan skripsi.
11. BACOD Mobile dan PDAK, teman-teman yang selalu ada di masa suka dan duka.
12. Winnie, Sandra, Gem, Pontana, Farid, Fadhiel, Syahir, Zhofran dan seluruh sahabat penulis yang selalu memberi dukungan yang tidak bisa penulis sebutkan satu persatu
13. Teman-teman sekelas SK19 Bukit Universitas Sriwijaya, Terimakasih untuk setiap kebersamaan dan bantuannya selama mengerjakan tugas akhir dan perkuliahan.
14. Kakak-kakak tingkat yang satu riset dengan terima kasih telah membantu penulis menyelesaikan tugas akhir ini.
15. Seluruh pihak yang tidak dapat penulis sebutkan satu persatu, yang telah memberikan semangat serta do'anya dalam penyelesaian tugas akhir.

Kesempurnaan hanya milik Allah dan Rasul-nya, kesalahan, dan kekhilafan pasti selalu ada menghampiri setiap manusia terutama diri penulis pribadi. Maka dari itu jikalau dalam penulisan tugas akhir ini masih terdapat banyak kekurangan dan kesalahan. Penulis meminta kritik dan saran yang membangun dengan harapan agar dapat perbaiki di masa yang akan datang, dan semoga tulisan ini dapat bermanfaat bagi semuanya.

Palembang, Mei 2024

Penulis,

Mohammad At'thawri Abel Fahd

NIM. 09011381924141

**DETEKSI SERANGAN *DENIAL OF SERVICE* (DOS) PADA PROTOCOL  
JARINGAN IEC 61850 *SUPERVISORY CONTROL AND DATA*  
*ACQUISITION* (SCADA) DENGAN MENGGUNAKAN METODE *DEEP*  
*NEURAL NETWORK* (DNN)**

**MOHAMMAD AT'THAWRI ABEL FAHD (09011381924141)**

Jurusan Sistem Komputer, Fakultas Ilmu Komputer

Universitas Sriwijaya

Email : [abelfahd@gmail.com](mailto:abelfahd@gmail.com)

**ABSTRAK**

Deteksi serangan DoS penting untuk dilakukan karena pada jaringan SCADA yang dipakai pada perusahaan besar sehingga membuatnya rentan untuk diserang. Pada penelitian ini, digunakan metode *deep neural network* (DNN) untuk mendeteksi serangan DoS dalam dataset. Dataset yang digunakan pada penelitian ini merupakan *IEC61850SecurityDataset in 2019* yang berisi data protocol GOOSE pada jaringan SCADA yang sudah terkontaminasi DoS . Dataset diseimbangkan menggunakan teknik *oversampling*. Model tersebut menunjukkan hasil yang kurang memuaskan pada perbandingan data 70:30 dan mendapatkan hasil yang memuaskan pada perbandingan data 80:20, dengan akurasi 96,75%, *precision* 100%, *recall* 93,46 dan *f1 score* 96,62%. Hasil ini dapat menunjukkan bahwa model yang dipakai memiliki kinerja konsisten dan dapat diandalkan dalam tugas deteksi.

**Kata Kunci** : *Supervisory Control and Data Acquisition*, Deteksi Serangan, *Denial of Service*, *Deep Neural Network*

***DENIAL OF SERVICE (DOS) ATTACK DETECTION ON IEC 61850  
SUPERVISORY CONTROL AND DATA ACQUISITION (SCADA)  
NETWORK PROTOCOL USING DEEP NEURAL NETWORK (DNN)  
METHOD***

**MOHAMMAD AT'THAWRI ABEL FAHD (09011381924141)**

*Computer Engineering Department, Computer Science Faculty*

*Sriwijaya University*

*Email : [abelfahd@gmail.com](mailto:abelfahd@gmail.com)*

**ABSTRACT**

*DoS attack detection is important because SCADA networks are used in large companies, making them vulnerable to attack. In this research, the deep neural network (DNN) method is used to detect DoS attacks in the dataset. The dataset used in this study is the IEC61850SecurityDataset in 2019 which contains GOOSE protocol data on SCADA networks that have been contaminated with DoS. The dataset is balanced using the oversampling technique. The model shows unsatisfactory results at a data ratio of 70:30 and gets satisfactory results at a data ratio of 80:20, with an accuracy of 96.75%, precision 100%, recall 93.46 and f1 score 96.62%. These results can show that the model has consistent and reliable performance in the detection task..*

**Keywords** : *Supervisory Control and Data Acquisition, Attack Detection, Denial of Service, Deep Neural Network*



## DAFTAR ISI

LEMBAR PENGESAHAN .....	Error! Bookmark not defined.
HALAMAN PERSETUJUAN .....	Error! Bookmark not defined.
HALAMAN PERNYATAAN.....	Error! Bookmark not defined.
KATA PENGANTAR.....	v
ABSTRAK .....	vii
ABSTRACT .....	viii
DAFTAR ISI.....	ix
DAFTAR GAMBAR.....	xii
DAFTAR TABEL .....	xiii
BAB I PENDAHULUAN.....	14
1.1 Latar Belakang.....	14
1.2 Rumusan Masalah.....	16
1.3 Batasan Masalah .....	16
1.4 Tujuan .....	17
1.5 Manfaat .....	17
1.6 Metodologi Penelitian .....	17
1.7 Sistematika Penulisan .....	18
BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....	Error! Bookmark not defined.
2.1 Pendahuluan.....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.2 Penelitian Terkait .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.3 <i>Dataset</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.4 <i>Supervisory Control and Data Acquisition</i> IEC 61850 .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.5 <i>Denial of Service</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.6 <i>Distributed Denial of Service</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.7 Deteksi DoS .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.8 Jaringan Saraf Tiruan .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.9 <i>Backpropagation</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.10 Algoritma <i>Backpropagation</i> dengan Jaringan Saraf Tiruan	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.11 <i>Deep Learning</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.12 <i>Deep Neural Network</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.13 <i>Standard Scaler</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>

2.14	<i>Oversampling</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.15	<i>Random Oversampling</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
2.16	<i>Confusion Matrix</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
<b>BAB III METODOLOGI PENELITIAN</b> .....		<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.1	Pendahuluan .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.2	Kerangka Kerja Penelitian .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.3	Perancangan Sistem .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.4	Lingkungan <i>Hardware</i> dan <i>Software</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.5	<i>Data Understanding</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.5.1	Ekplorasi Data .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.5.2	<i>Data Cleaning</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.5.3	Visualisasi Data.....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.6	<i>Exploratory Data Analysis</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7	<i>Pre-processing</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7.1	Seleksi Fitur .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7.2	<i>Data Encoding</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7.3	<i>Data Balancing</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7.4	Normalisasi .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.7.5	<i>Split Data</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.8	Model DNN.....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
3.9	Evaluasi Model .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
<b>BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN</b> .....		<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.1	Pendahuluan .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.2	<i>Data Understanding</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.2.1	<i>Data Cleaning</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.2.2	Visualisasi Data.....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.3	<i>Exploratory Data Analysis</i> (EDA).....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4	<i>Pre-processing</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4.1	Seleksi Fitur .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4.2	<i>Encoding</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4.3	<i>Data Balancing</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4.4	Normalisasi .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.4.5	<i>Split Dataset</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
4.5	<i>Training Model</i> .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>

4.6	Evaluasi Model .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
<b>BAB V KESIMPULAN DAN SARAN .....</b>		<b>Error! Bookmark not defined.</b>
5.1	Kesimpulan .....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
5.2	Saran.....	<b>Error! Bookmark not defined.</b>
<b>DAFTAR PUSTAKA .....</b>		<b>19</b>

## DAFTAR GAMBAR

- Gambar 2.1** Bibliometric / Keywords Analysis ...**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.2** Jaringan Saraf pada Manusia dan Jaringan Saraf Tiruan..... **Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.3** Struktur JST .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.4** Fungsi Aktivasi Linear .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.5** Fungsi Aktivasi Sigmoid Biner .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.6** Fungsi Aktivasi Sigmoid Bipolar .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.7** Fungsi Aktivasi ReLU .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.8** Arsitektur Algoritma Deep Neural Network (DNN). ..... **Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 2.9** Proses dari Random Oversampling ..**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 3.1** Kerangka Kerja Penelitian.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 3.2** Rancangan Sistem Penelitian.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 3.3** Flowchart Data Balancing .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 3.4** Flowchart Algoritma DNN.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.1** Tampilan Frame Serangan.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.2** Tampilan Frame Normal .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.3** Data Hasil Ekstraksi .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.4** Jumlah Data Duplikat .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4. 5** Jumlah Data Kosong.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.6** Distribusi Kelas Normal dan DoS ...**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.7** Histogram EDA .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.8** Data Setelah Seleksi Fitur.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.9** Tipe Data .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.10** Diagram Batang Setelah Oversampling ..... **Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.11** Data Setelah Normalisasi.....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.12** Training Model .....**Error! Bookmark not defined.**
- Gambar 4.13** Confusion Matrix pembagian 80:20 ..... **Error! Bookmark not defined.**

**Gambar 4.14** confusion matrix pembagian 70:30 **Error! Bookmark not defined.**

## DAFTAR TABEL

**Tabel 2.1** Daftar Jurnal tentang Detection DoS ....**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 2.2** Deksripsi fitur IEC 61850SecurityDataset in 2019....**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 2. 3** Confusion Matrix .....**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 3.1** Spesifikasi Perangkat Keras/Hardware ..**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 3.2** Spesifikasi Perangkat Lunak/Software..**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 4.1** Data Sebelum Oversampling.....**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 4.2** Data Setelah Oversampling .....**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 4.3** Pembagian Data Training dan Testing ..**Error! Bookmark not defined.**

**Tabel 4.4** Metrik Evaluasi Model DNN .....**Error! Bookmark not defined.**

# BAB I

## PENDAHULUAN

### 1.1 Latar Belakang

*Supervisory control and data acquisition* (SCADA) protocol IEC 61850 merupakan sistem komunikasi yang diciptakan dengan tujuan menjadi spesifikasi universal bagi perancangan dan operasi jaringan listrik cerdas. Meskipun berfokus pada aspek komunikasi, standar ini memiliki cakupan yang lebih luas. Dengan kata lain, standar ini merinci model fungsi pengamanan dan kontrol listrik, bahasa konfigurasi perangkat, model data proses fisik, dan bahkan persyaratan kompatibilitas elektromagnetik dan lingkungan. Koleksi standar ini dirancang untuk mengatasi dua kebutuhan khusus dalam domain listrik. IEC 61850 bertujuan untuk menyediakan rangkaian protokol universal (terdiri dari 3 protokol) untuk komunikasi sistem tenaga serta kerangka pemodelan fungsi kontrol dan pengamanan yang terdistribusi [1].

Pada masa sebelumnya, komunikasi di dalam sub-station biasanya berlangsung secara langsung, mulai dari perangkat perlindungan menuju peralatan utama di kawasan saklar. Namun, dengan diperkenalkannya IEC 61850, bentuk komunikasi saat ini disediakan melalui sebuah jaringan yang menghubungkan beragam perangkat bersama-sama. Fenomena ini membuka potensi bagi pihak yang tidak diinginkan untuk memperoleh akses ke peralatan utama melalui pemindaian terhadap titik lemah pada satu atau lebih perangkat di dalam sistem sekunder sub-station, seperti *Intelligent Electronic Device* (IED). Di samping itu, jalur komunikasi saat ini meluas hingga mencakup peralatan utama yang menghubungkannya ke pusat pengiriman melalui jaringan, yang bisa dimanfaatkan dalam situasi serangan siber [2].

Karya-karya mutakhir dalam dunia teknologi telah mengidentifikasi beberapa keterbatasan dari IEC 61850. Sebagai contoh, struktur komunikasi berbasis IEC 61850 yang tidak aman dapat memberikan celah bagi para penyerang untuk memperoleh akses, menjalin komunikasi, dan tetap berada dalam jaringan secara konsisten. Untuk mengatasi keterbatasan ini serta memberikan tujuan keamanan siber bahkan melalui protokol komunikasi lainnya, standar IEC

62351 dikembangkan. Secara umum, Bagian 6 dari IEC 62351 adalah standar keamanan untuk protokol IEC 61850 (yaitu, spesifikasi GOOSE, *Sampled Value* (SV), dan *Manufacturing Message Specification* (MMS)). Namun, disebabkan oleh persyaratan laten *end-to-end* dari protokol GOOSE dan keterbatasan kemampuan komputasi pada *Intelligent Electronic Devices* (IEDs) dalam jaringan listrik pintar, seringkali tidak memungkinkan untuk menerapkan langkah-langkah keamanan yang dibutuhkan. Sebagai contoh, dalam sebuah SAS, standar komunikasi IEC 61850 Edisi 2 mengharuskan persyaratan waktu akhir-ke-akhir dari publikasi dan langganan pesan GOOSE berada dalam batas 4 ms dengan mempertimbangkan sistem tenaga frekuensi 60 Hz untuk perintah trip, yang tidak dapat dijamin ketika enkripsi berkelas atas IED yang ada diterapkan. Oleh karena itu, beberapa vendor yang patuh pada IEC 61850 belum menerapkan enkripsi pada IED mereka karena tambahan algoritma enkripsi mungkin sudah melebihi ambang batas maksimum laten IED akhir-ke-akhir. Akibatnya, banyak implementasi protokol GOOSE tetap rentan terhadap serangan dari penyerang cerdas dari dalam dan luar jaringan [3].

Hingga saat ini, belum ada solusi yang dapat diimplementasikan secara *global* untuk mencegah serangan DoS secara keseluruhan, karena serangan DoS memiliki banyak mekanisme dan teknik yang berbeda dan para *hacker* terus memperbarui teknik serangan yang sudah ada, bahkan membuat metode baru sendiri untuk melancarkan serangan. Saat ini, ada beberapa pendekatan yang dapat digunakan untuk mencegah serangan DoS. Salah satu cara melindungi diri dari serangan DoS yang bisa diterapkan dari *server* adalah dengan mengadopsi protokol yang mengelola penggunaan *server*. Protokol ini bertujuan untuk mengurangi kemungkinan orang mengeksploitasi sumber daya yang tersedia pada *server* [4]. Namun, deteksi serangan DoS adalah keuntungan yang signifikan karena dapat membantu menangani masalah keamanan. Deteksi serangan DoS sangatlah penting dalam IEC 61850 karena membantu menjaga keamanan dan integritas sistem serta memastikan operasi yang efisien dan berkualitas. Dengan deteksi serangan DoS, sistem dapat mengidentifikasi beberapa frame yang telah di tapping seperti serangan DoS, DDoS, dan MITM.



Pada riset ini [5] membahas tentang deteksi serangan DoS menggunakan metode *deep neural network* (DNN) pada *dataset* SCADA IEC 61850. Melalui analisis dan perbandingan kinerja dari masing-masing dari keenam belas metode tersebut, tidak dapat ditemukan suatu keunggulan yang jelas dan konsisten. Metode yang berbasis DNN nampaknya memiliki kinerja yang lebih baik ketika diterapkan pada kumpulan data yang mengandung anomali kontekstual.

Karena ulasan diatas, penulis akan merekomendasikan untuk dilakukannya penelitian yang berjudul “ Deteksi Serangan *Denial of Service* (DoS) pada protocol jaringan IEC 61850 *supervisory control and data acquisition* (SCADA) dengan menggunakan metode *Deep Neural Network* (DNN)”.

## 1.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang tersebut, maka dapat disimpulkan rumusan masalah dalam penelitian ini antara lain sebagai berikut.

1. Bagaimana cara membedakan data normal dengan data serangan pada data IEC 61850?
2. Bagaimana cara menyesuaikan *dataset* yang dapat diimplementasikan untuk penyeimbangan data dengan tujuan memperoleh pembelajaran mesin yang efektif?
3. Bagaimana *machine learning* dapat mendeteksi serangan *Denial of Service* (DoS) pada IEC 61850 yang mungkin merupakan tindakan penyerangan sistem keamanan yang tidak sah, seperti serangan *hacker*?
4. Bagaimana mendeteksi serangan DoS pada data IEC 61850?

## 1.3 Batasan Masalah

Batasan masalah dalam penelitian ini antara lain:

1. *Dataset* merupakan data sekunder yang berasal dari *IEC 61850SecurityDataset in 2019*.
2. Penelitian ini menggunakan algoritma *deep neural network* (DNN) untuk deteksi serangan.

#### 1.4 Tujuan

Berikut ini merupakan tujuan penelitian yang ingin dicapai berdasarkan perumusan masalah yang didapat, yaitu sebagai berikut.

1. Membedakan data normal dengan data serangan pada data IEC 61850.
2. Menyesuaikan *dataset* yang dapat diimplementasikan untuk penyeimbangan data dengan tujuan memperoleh pembelajaran mesin yang efektif.
3. Mendeteksi serangan *Denial of Service* (DoS) pada IEC 61850 yang mungkin merupakan tindakan penyerangan sistem keamanan yang tidak sah, seperti serangan *hacker*.

#### 1.5 Manfaat

Adapun manfaat yang ingin dicapai dari penelitian ini yaitu sebagai berikut.

1. Dapat membedakan data normal dengan data serangan pada data IEC 61850.
2. Dengan menggunakan metode DNN dapat mendeteksi data normal dan data serangan pada jaringan IEC 61850.
3. Dapat mengatasi ketidakseimbangan pada *dataset* IEC 61850.

#### 1.6 Metodologi Penelitian

Adapun penerapan metodologi penelitian yang digunakan pada penelitian yang berjudul “Deteksi Serangan *Denial of Service* (DOS) pada protocol jaringan IEC 61850 *supervisory control and data Acquisition* (SCADA) menggunakan metode *deep neural network* (DNN)” yaitu sebagai berikut.

1. Studi Pustaka dan Literatur

Metode ini memungkinkan penulis untuk melakukan proses eksplorasi dan menggabungkan referensi dari berbagai sumber, seperti jurnal, internet dan buku yang berhubungan dengan riset tugas akhir yang dilakukan.

2. Metode Konsultasi

Metode ini memungkinkan penulis untuk berkonsultasi secara *real-time* atau secara *online* dengan narasumber yang memiliki ilmu dan pengetahuan yang luas tentang masalah yang dibahas pada riset ini.

### 3. Metode Pengolahan Data

Metode ini memungkinkan penulis untuk mengekstrak fitur dari data *pcap* digunakan dalam penelitian menjadi format CSV, dan kemudian dilakukanlah pemilihan fitur sesuai dengan pola serangan yang diidentifikasi.

### 4. Metode Pengerjaan Model dan Pengujian Data

Metode ini digunakan oleh penulis untuk membuat rancangan dari model *dataset* yang sudah diolah pada tahap sebelumnya dengan menggunakan *deep learning* untuk mencapai akurasi yang diharapkan.

### 5. Metode Analisa dan Kesimpulan

Pada tahap ini penulis melakukan analisis, membuat kesimpulan, dan membuat rekomendasi untuk penelitian ke depannya.

## 1.7 Sistematika Penulisan

Adapun sistematika pada penulisan tugas akhir ini adalah sebagai berikut:

### **BAB I PENDAHULUAN**

BAB I menjelaskan latar belakang, tujuan, keuntungan, perumusan masalah, batasan masalah, metodologi penelitian, dan prosedur penulisan tugas akhir.

### **BAB II TINJAUAN PUSTAKA**

BAB II mengandung literature review tentang penelitian sebelumnya dan teori yang relevan untuk mendukung penelitian ini. Teori-teori tersebut termasuk tersebut termasuk *supervisory control and data acquisition* (SCADA), *Denial of Service* (DoS), protocol IEC 61850, *deep learning* dan *deep neural network* (DNN).

### **BAB III METODOLOGI PENELITIAN**

BAB III memberikan penjelasan tentang proses penelitian, kerangka kerja, serta perancangan dari model *deep neural network* (DNN) yang digunakan pada penelitian untuk mendeteksi serangan *Denial of Service* (DoS).

### **BAB IV HASIL DAN ANALISA**

BAB IV akan membahas temuan penelitian dan menganalisis deteksi serangan *Denial of Service* (DoS) pada Protocol Jaringan IEC 61850 *Supervisory*

*Control and Data Acquisition (SCADA) dengan menggunakan Metode Deep Neural Network (DNN) yang telah dilakukan.*

## **BAB V KESIMPULAN DAN SARAN**

BAB V berisi hasil penelitian dan rekomendasi untuk penelitian lanjutan.

## **DAFTAR PUSTAKA**

- [1] G. Elbez, K. Nahrstedt, and V. Hagenmeyer, "Early Detection of GOOSE Denial of Service (DoS) Attacks in IEC 61850 Substations," in *2022 IEEE International Conference on Communications, Control, and Computing Technologies for Smart Grids, SmartGridComm 2022*, Institute of Electrical and Electronics Engineers Inc., 2022, pp. 367–373. doi: 10.1109/SmartGridComm52983.2022.9961042.
- [2] P. P. Biswas, H. Chuan Tan, Q. Zhu, Y. Li, D. Mashima, and B. Chen, "A Synthesized Dataset for Cybersecurity Study of IEC 61850 based Substation," 2019.
- [3] S. Mocanu and J.-M. Thiriet, "Real-Time Performance and Security of IEC 61850 Process Bus Communications," *J. Cyber Secur. Mobil.*, vol. 2021, no. 2, pp. 1–42, 2021, doi: 10.13052/jcsm2245.
- [4] S. Geges and W. Wibisono, "Geges, Wibisono-Pengembangan Pencegahan Serangan Distributed Denial Of Service (DDoS) Pada Sumber Daya Jaringan Dengan Integrasi Network Behavior Analysis dan Client Puzzle  
PENGEMBANGAN PENCEGAHAN SERANGAN DISTRIBUTED DENIAL OF SERVICE (DDOS) PADA SUMBER DAYA JARINGAN DENGAN INTEGRASI NETWORK BEHAVIOR ANALYSIS DAN CLIENT PUZZLE."
- [5] Z. Munawar and N. I. Putri, "KEAMANAN IOT DENGAN DEEP LEARNING DAN TEKNOLOGI BIG DATA," 2020.
- [6] J. Audibert, P. Michiardi, F. Guyard, S. Marti, and M. A. Zuluaga, "Do Deep Neural Networks Contribute to Multivariate Time Series Anomaly Detection?," Apr. 2022, doi: 10.1016/j.patcog.2022.108945.
- [7] R. Ryandhi, "PENERAPAN METODE ARTIFICIAL NEURAL NETWORK (ANN) UNTUK PERAMALAN INFLASI DI INDONESIA APPLICATION OF ARTIFICIAL NEURAL NETWORK (ANN) FOR INFLATION FORECASTING IN INDONESIA."
- [8] J. Wira and G. Putra, "Pengenalan Konsep Pembelajaran Mesin dan Deep

- Learning Edisi 1.4 (17 Agustus 2020).”
- [9] N. I. Putri, Z. Munawar, and M. Kom, “DEEP LEARNING DAN TEKNOLOGI BIG DATA UNTUK KEAMANAN IOT.”
- [10] E. Rasywir, R. Sinaga, and Y. Pratama, “JURNAL MEDIA INFORMATIKA BUDIDARMA Evaluasi Pembangunan Sistem Pakar Penyakit Tanaman Sawit dengan Metode Deep Neural Network (DNN),” vol. 4, pp. 1206–1215, 2020, doi: 10.30865/mib.v4i4.2518.
- [11] Sarp Nalcin, “StandardScaler vs. MinMaxScaler vs. RobustScaler: Which one to use for your next ML project?,”  
<https://medium.com/@onersarpnalcin/standardscaler-vs-minmaxscaler-vs-robustscaler-which-one-to-use-for-your-next-ml-project-ae5b44f571b9> .
- [12] R. Mohammed, J. Rawashdeh, and M. Abdullah, “Machine Learning with Oversampling and Undersampling Techniques: Overview Study and Experimental Results,” in *2020 11th International Conference on Information and Communication Systems, ICICS 2020*, Institute of Electrical and Electronics Engineers Inc., Apr. 2020, pp. 243–248. doi: 10.1109/ICICS49469.2020.239556.
- [13] T. Wongvorachan, S. He, and O. Bulut, “A Comparison of Undersampling, Oversampling, and SMOTE Methods for Dealing with Imbalanced Classification in Educational Data Mining,” *Inf.*, vol. 14, no. 1, Jan. 2023, doi: 10.3390/info14010054.
- [14] S. Diantika, “Penerapan Teknik Random Oversampling Untuk Mengatasi Imbalance Class Dalam Klasifikasi Website Phishing Menggunakan Algoritma Lightgbm,” *JATI (Jurnal Mhs. Tek. Inform.*, vol. 7, no. 1, pp. 19–25, 2023, doi: 10.36040/jati.v7i1.6006.
- [15] J. Xu, Y. Zhang, and D. Miao, “Three-way confusion matrix for classification: A measure driven view,” *Inf. Sci. (Ny)*, vol. 507, pp. 772–794, 2020, doi: 10.1016/j.ins.2019.06.064.
- [16] R. Susmaga, “Confusion Matrix Visualization,” *Intell. Inf. Process. Web Min.*, pp. 107–116, 2004, doi: 10.1007/978-3-540-39985-8\_12.
- [17] D. Chicco and G. Jurman, “The advantages of the Matthews correlation coefficient (MCC) over F1 score and accuracy in binary classification evaluation,” *BMC Genomics*, vol. 21, no. 1, pp. 1–13, 2020, doi: 10.1186/s12864-019-6413-7.
- [18] W. I. Rahayu, C. Prianto, and E. A. Novia, “Perbandingan Algoritma K-Means Dan Naïve Bayes Untuk Memprediksi Prioritas Pembayaran Tagihan Rumah Sakit Berdasarkan Tingkat Kepentingan Pada Pt. Pertamina (Persero),” *J. Tek. Inform.*,

vol. 13, no. 2, pp. 1–8, 2021, [Online]. Available:

<https://ejournal.poltekpos.ac.id/index.php/informatika/article/view/1383>

- [19] Z. Meng, H. Huo, Z. Pan, L. Cao, J. Li, and F. Fan, “A gear fault diagnosis method based on improved accommodative random weighting algorithm and BB-1D-TP,” *Meas. J. Int. Meas. Confed.*, vol. 195, no. April, p. 111169, 2022, doi: 10.1016/j.measurement.2022.111169.
- [20] H. Zhang, Z. Dong, M. Sun, H. Gu, and Z. Wang, “TP-CNN: A Detection Method for atrial fibrillation based on transposed projection signals with compressed sensed ECG,” *Comput. Methods Programs Biomed.*, vol. 210, p. 106358, 2021, doi: 10.1016/j.cmpb.2021.106358.
- [21] M. Conciatori, A. Valletta, and A. Segalini, “Improving the quality evaluation process of machine learning algorithms applied to landslide time series analysis,” *Comput. Geosci.*, vol. 184, no. January, p. 105531, 2024, doi: 10.1016/j.cageo.2024.105531.