



KEMENTERIAN PENDIDIKAN KEBUDAYAAN RISET DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS UDAYANA  
PROGRAM STUDI MAGISTER TEKNIK ELEKTRO  
**MAJALAH ILMIAH TEKNOLOGI ELEKTRO**

Kampus Sudirman Denpasar – Bali, Telp/Fax: 0361-239599, <http://ojs.unud.ac.id/index.php/JTE/> email: [miteudayana@gmail.com](mailto:miteudayana@gmail.com)

**SURAT KETERANGAN**

No. 075/UN14.4/MITE.03/XII/2022

Pimpinan Redaksi Majalah Ilmiah Teknologi Elektro, menerangkan dengan sebenarnya bahwa :


ID paper : 94501  
Judul Karya Tulis : Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey-Markov Dan ANFIS  
Penulis : I Dewa Nyoman Anom Manuaba, Made Sudarma, Nyoman Gunantara

Sesuai dengan hasil evaluasi Mitra Bestari kami menyatakan bahwa karya tulis dengan judul di atas adalah **valid**, dengan tingkat kesamaan ( Turnitin ) 16 % dan layak akan diterbitkan setelah melalui tahapan *editing* dan *layout* lebih lanjut.

Demikian Surat Keterangan ini dibuat untuk dapat dipergunakan sebagaimana mestinya.

Denpasar, 24 Desember 2022  
Majalah Ilmiah Teknologi Elektro  
Editor in chief

Mengetahui,  
Pimpinan Magister Teknik Elektro UNUD  
Ketua Program Studi  
  
Wayan Gede Ariastina, S.T., M.Eng.Sc., Ph.D.  
NIP. 196904131994121001

  
Dr. Ir. Lie Jasa, MT  
NIP. 19661218 199103 1 003



KEMENTERIAN PENDIDIKAN KEBUDAYAAN RISET DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS UDAYANA  
PROGRAM STUDI MAGISTER TEKNIK ELEKTRO  
**MAJALAH ILMIAH TEKNOLOGI ELEKTRO**

Kampus Sudirman Denpasar – Bali, Telp/Fax: 0361-239599, <http://ojs.unud.ac.id/index.php/JTE/> email: [miteudayana@gmail.com](mailto:miteudayana@gmail.com)

Nomor : 076/UN14.4/MITE.03/XII/2022  
Lampiran : -  
Perihal : *Surat Penerimaan / Letter of Acceptance*

Kepada.  
**I Dewa Nyoman Anom Manuaba**  
Di Tempat

Atas nama tim redaksi, kami mengucapkan terimakasih atas pengiriman naskah Saudara untuk Majalah Ilmiah Teknologi Elektro, Program Studi Magister Teknologi Elektro, Program Pascasarjana Universitas Udayana, Denpasar Bali.

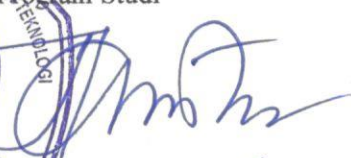
Dengan ini kami mengucapkan selamat, bahwa naskah Saudara sesuai dengan hasil evaluasi Mitra Bestari kami dinyatakan *layak* dan *memenuhi syarat* untuk diterbitkan pada Majalah Ilmiah Teknologi Elektro dengan :

ID : 94501  
Penulis : **I Dewa Nyoman Anom Manuaba, Made Sudarma, Nyoman Gunantara**  
Judul : **Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey-Markov Dan ANFIS**


Untuk saat ini, semua naskah sedang dalam tahap *layout* sebelum diterbitkan pada **Vol 22 No 1 (2023): (Januari - Juni)**, dan kami akan terbitkan secara online dengan URL : <http://ojs.unud.ac.id/index.php/JTE/>

Untuk informasi lebih lanjut dapat menghubungi telp. (0361). 239599, Fax: (0361) 239599 dan email : [miteudayana@gmail.com](mailto:miteudayana@gmail.com)

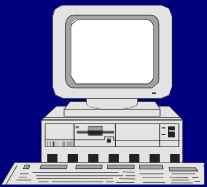
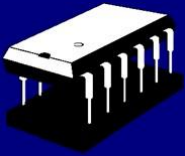
Mengetahui,  
Ketua Program Studi

  
**Gede Ariastina, S.T., M.Eng.Sc., Ph.D.**  
NIP. 196904131994121001

Denpasar, 24 Desember 2022  
Majalah Ilmiah Teknologi Elektro  
*Editor in chief*

  
**Dr. Ir. Lie Jasa, MT**  
NIP. 19661218 199103 1 003





Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey-Markov Dan ANFIS, *I Dewa Nyoman Anom Manuaba, Made Sudarma, I Nyoman Gunantara*

Pendeteksi Jumlah Orang pada Sistem Bangunan Pintar Menggunakan Algoritma You Only Look Once, *I Putu Sudharma Yoga, Gede Sukadarmika, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana*

Alat Pemberi Pakan Ikan Lele Dalam Drum Otomatis Berdasarkan Usia dan Jumlah Ikan Dengan Metode Fuzzy Logic, *Setia Yusuf Arif, Niam Tamami, Madyono*

Aplikasi Waste Assessment Model (WAM) Pada Proses Perencanaan Anggaran Menggunakan Sistem SILUNA, *Ni Wayan Lusiani, Made Sudarma, Lie Jasa*

Analisis Penyebaran Covid 19 Menggunakan Model SIR (Susceptible, Infected, Recovered) Di Provinsi Bali, *I Gst Ngr Gede Agung Suniantara, I Nyoman Gunantara, Made Sudarma*

Perancangan Fitur Deteksi Kemiripan Dokumen Jawaban Tugas Mahasiswa pada Sistem Manajemen Pembelajaran dengan Metode K-Shingling dan Cosine Similarity, *Komang Nova Artawan, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana, Made Sudarma*

Game Sebagai Layanan (GAAS) Pada Platform Cloud Gaming Gameqoo, *I Putu Gede Gentha Kesuma Negara, Linawati, Gede Sukadarmika*

Perankingan Dosen Berbasis Aktifitas Forum Moodle Menggunakan Metode Fuzzy Tsukamoto, *I Gede Yogi Prawira Putra, Gede Sukadarmika, Nyoman Putra Sastra.*

Proteksi Konsleting Listrik Dengan Memutus Jarak Jauh Arus 3 Fasa Beban Besar Dengan Kombinasi Solid State Relay (SSR) dan IoT NodeMCU 8266 Menggunakan Aplikasi Blynk di Sub Panel Gedung Telkomsel Smart Office Renon Denpasar, *Amien Harist Hardiansyah, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana*

Monitoring, Socket.io, Sun Track Perancangan Sistem Monitoring Sun Tracker Dual Axis Berbasis Web Socket, *I Wayan Eka Krisna Putra, Made Sudarma, Ida Bagus Gede Manuaba*

Literature Review Skema Proteksi Jaringan Distribusi Yang Terhubung Dengan Pembangkit Tersebar, *Herris Yamashika, Syafii Syafii, Adrianti Adrianti, Aulia Aulia*

Antecedent of Customer Satisfaction towards Attitudinal Loyalty and Behavioural Loyalty (Study at Customers of PT. Telkom Indonesia Witel Denpasar), *Komang Agus Putra Kardiyasa, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana*

Perancangan Jaringan Fiber To The Home Berbasis Gigabit Passive Optical Network (GPON) Di Cluster Wongaya, Kecamatan Selemadeg, Kabupaten Tabanan, *I Gusti Ngurah Arya Tri Andhika, Gede Sukadarmika, Ngurah Indra ER*

Gangguan Penyulang Akibat Kegagalan Proteksi di Circuit Breaker Output Pelanggan Pada Gardu Distribusi MP 244, *Muhammad Rifqi Setyanto, Yuliarman Saragih*

Utilization of the 915 MHz LoRa Communication Module as a Navigational Tool in Rural Areas, *Ridwan Satrio Hadikusuma, Nur Wahid Azhar*

Pengelolaan Barang Milik Negara Menggunakan Sistem Pendukung Keputusan Berbasis C5.0, *Pande Made Sutawan, Made Sudarma, Nyoman Gunantara*

Rancang Bangun Sistem Pemantauan Panel Surya Berbasis Internet of Things, *Gede Widi Kurniawan, I G A Putu Raka Agung, Pratolo Rahardjo*

Evaluasi Model Machine Learning Klasifikasi Gerak Tangan Untuk Sistem Kontrol Prototipe Prostesis Tangan, *I.M.E. Darmayasa Adiputra, Karuna K.S Prasad, Ilham Fauzi, I.M.P. Arya Winata, I.W. Widhiada*

Proyeksi Traffic Jaringan Gigabit Passive Optical Network Pada Cluster Sumbersari Jembrana, *Gede Krisna Andika Putra, Gede Sukadarmika, Ngurah Indra ER*

Monitoring Tegangan dan Arus Pada Panel Surya Menggunakan IoT, *Tole Sutikno, Jekson Alfahri, Hendril Satrian Purnama*



# **SUSUNAN DEWAN REDAKSI**

## **MAJALAH ILMIAH TEKNOLOGI ELEKTRO**

### **Penanggung Jawab**

Prof. Linawati, Ph.D. (Scopus ID: 52763653600)

### **Advisory Board**

Wayan Gede Ariastina, S.T., M.Eng.Sc., Ph.D. (Scopus ID: 6507932528)

### **Editor-in-Chief**

Dr. Ir. Lie Jasa, MT. (Scopus ID : 55243413600)

### **Editorial Board**

Prof. I. A. Giriantari, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID : 6507145301) | Prof. Linawati, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 52763653600) | Prof. Soumia Ziti (UM5 - MOROCCO) (Scopus ID: 55999104600)| Dr. Saad El Jaouhari (ISEP-FRANCE) (Scopus ID:57193866922)| Dr. Kamal Singh (TELECOM ST-ETIENNE-FRANCE) (Scopus ID: 55450545400)|Dr. Ingrid Nurtanio (UNHAS) (Scopus ID: 55746722900) | Yoga Divayana, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 8979718500) | Dr. Made Ginarsa (UNRAM) (Scopus ID: 35795378400) | Dr. Iwan setiawan (UNDIP) (Scopus ID : 56711777600)| | Wayan Gede Ariastina,Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 6507932528)

### **Reviewer**

Prof. Rukmi Sari Hartati, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 6508088351)| Prof. I Ketut Gede Darma Putra. (UNUD)(Scopus ID:55847371700)| Setyawan Sakti Purnomo,Ph.D. (UB) (Scopus ID: 6507450797) | WG Ariastina, PhD. (UNUD) (Scopus ID: 6507932528) | Dr. Dian Sawitri (UDINUS) (Scopus ID: 35796192800) | Dr. Ratna Ika Putri (POLINEMA) (Scopus ID: 46461783800) | Dr. Kalvein Rantelobo (UNDANA) (Scopus ID: 35796140100) | IN Satya Kumara, Ph.D. (UNUD) (Scopus ID: 55913974900) | Dr. Moch. Arief Soeleman (UDINUS) (Scopus ID: 55598790600) | Dr. Radi (UGM) (Scopus ID: 56916103300) | Dr. Oka Widyantara (UNUD) (Scopus ID: 54897989200) | Dr. Lilik Anifah (UNESA) (Scopus ID: 55648855000) | Dr. Dewa Made Wiharta (UNUD) (Scopus ID: 57092646100) | Dr. Ruri Suko Basuki (UDINUS) (Scopus ID: 56622972000) | Dr. Nyoman Putra Sastra (UNUD) (Scopus ID: 24767212900) | Dr. Nyoman Sukajaya (GANESHA) (Scopus ID: 57200412316) | Dr. Made Sudarma (UNUD) (Scopus ID: 6506568234) | Dr. Ramadoni Syahputra (UMY) (Scopus ID: 55331465900) | N.M.A.E.D. Wirastuti, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 24722146300) | Dr. Purwoharjono (UNTAN) (Scopus ID: 55001864700) | Komang Oka Saputra. Ph.D. (UNUD) (Scopus ID: 57024177000) | Dr. Alit Swamardika (UNUD) (Scopus ID: 56021560800) | Nyoman Pramaita, Ph.D.(UNUD) (Scopus ID: 57193931092) | Sukerayasa (UNUD) (Scopus ID: 56123138400) | Dr. Cahyo Durujati (NAROTAMA) (Scopus ID: 56027926800) | Dr. Nyoman Setiawan (UNUD) (Scopus ID: 57193929655) | Dr. Gede Sukadarmika (Scopus ID: 55847377300) | Dr. IB Gede Manuaba (Scopus ID: 57140533200)

**Alamat Redaksi**  
**PROGRAM STUDI MAGISTER**  
**TEKNIK ELEKTRO**

Universitas Udayana Bali

email :

jteudayana@gmail.com | miteudayana@gmail.com | liejasa@unud.ac.id

Telp./Fax : 0361 239599

Di Index oleh :

**Sinta | DOAJ | Google Scholar | Dimension | Garuda |**  
**Researcher Life | ResearchGate | One Search | Scilit |**  
**JournalTOCs | ORCID ID <https://orcid.org/0009-0002-5034-9334> |**  
**DOI : <https://doi.org/10.24843/MITE>**

Anggota dari :

**Turnitin | Crossref**

**Peringkat Akreditasi Sinta 3**

berdasarkan Surat Keputusan Direktur Jenderal Penguatan Riset dan Pengembangan  
Kemristekdikti No. 28 / E / KPT / 2019, tanggal 26 September 2019

**Kerjasama MITE - FORTEI**

berdasarkan Program Kerja Sama No. 001/UN14.4/MITE.04/V/2023, tertanggal  
24 Mei 2023

MAJALAH ILMIAH  
**TEKNOLOGI ELEKTRO**

Vol. 22 No. 1 Januari – Juni 2023

P-ISSN : 1693-2951, e-ISSN : 2503-2372

---

Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey-Markov Dan ANFIS, <i>I Dewa Nyoman Anom Manuaba, Made Sudarma, I Nyoman Gunantara</i> .....	1 – 10
Pendeteksi Jumlah Orang pada Sistem Bangunan Pintar Menggunakan Algoritma You Only Look Once, <i>I Putu Sudharma Yoga, Gede Sukadarmika, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana</i> .....	11 – 18
Alat Pemberi Pakan Ikan Lele Dalam Drum Otomatis Berdasarkan Usia dan Jumlah Ikan Dengan Metode Fuzzy Logic, <i>Setia Yusuf Arif, Niam Tamami, Madyono</i> .....	19 – 28
Aplikasi Waste Assessment Model (WAM) Pada Proses Perencanaan Anggaran Menggunakan Sistem SILUNA, <i>Ni Wayan Lusiani, Made Sudarma, Lie Jasa</i> .....	29 – 38
Analisis Penyebaran Covid 19 Menggunakan Model SIR (Susceptible, Infected, Recovered) Di Provinsi Bali, <i>I Gst Ngr Gede Agung Suniantara, I Nyoman Gunantara, Made Sudarma</i> .....	39 – 44
Perancangan Fitur Deteksi Kemiripan Dokumen Jawaban Tugas Mahasiswa pada Sistem Manajemen Pembelajaran dengan Metode K-Shingling dan Cosine Similarity, <i>Komang Nova Artawan, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana, Made Sudarma</i> .....	45 – 52
Game Sebagai Layanan (GAAS) Pada Platform Cloud Gaming Gameqoo, <i>I Putu Gede Gentha Kesuma Negara, Linawati, Gede Sukadarmika</i> .....	53 – 62
Perankingan Dosen Berbasis Aktifitas Forum Moodle Menggunakan Metode Fuzzy Tsukamoto, <i>I Gede Yogi Prawira Putra, Gede Sukadarmika, Nyoman Putra Sastra</i> .....	63 – 70
Proteksi Konsleting Listrik Dengan Memutus Jarak Jauh Arus 3 Fasa Beban Besar Dengan Kombinasi Solid State Relay (SSR) dan IoT NodeMCU 8266 Menggunakan Aplikasi Blynk di Sub Panel Gedung Telkomsel Smart Office Renon Denpasar, <i>Amien Harist Hardiansyah, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana</i> .....	71 – 78
Monitoring, Socket.io, Sun Track Perancangan Sistem Monitoring Sun Tracker Dual Axis Berbasis Web Socket, <i>I Wayan Eka Krisna Putra, Made Sudarma, Ida Bagus Gede Manuaba</i> .....	79 – 86
Literature Review Skema Proteksi Jaringan Distribusi Yang Terhubung Dengan Pembangkit Tersebar, <i>Herris Yamashika, Syafii Syafii, Adrianti Adrianti, Aulia Aulia</i> .....	87 – 94
Antecedent of Customer Satisfaction towards to Attitudinal Loyalty and Behavioural Loyalty (Study at Customers of PT. Telkom Indonesia Witel Denpasar), <i>Komang Agus Putra Kardiya, Rukmi Sari Hartati, Yoga Divayana</i> .....	95 – 102
Perancangan Jaringan Fiber To The Home Berbasis Gigabit Passive Optical Network (GPON) Di Cluster Wongaya, Kecamatan Selemadeg, Kabupaten Tabanan, <i>I Gusti Ngurah Arya Tri Andhika, Gede Sukadarmika, Ngurah Indra ER</i> .....	103 – 110

Gangguan Penyulang Akibat Kegagalan Proteksi di Circuit Breaker Output Pelanggan Pada Gardu Distribusi MP 244, <i>Muhammad Rifqi Setyanto, Yuliarman Saragih</i> .....	111 – 116
Utilization of the 915 MHz LoRa Communication Module as a Navigational Tool in Rural Areas, <i>Ridwan Satrio Hadikusuma, Nur Wahid Azhar</i> .....	117 – 124
Pengelolaan Barang Milik Negara Menggunakan Sistem Pendukung Keputusan Berbasis C5.0, <i>Pande Made Sutawan, Made Sudarma, Nyoman Gunantara</i> .....	125 – 132
Rancang Bangun Sistem Pemantauan Panel Surya Berbasis Internet of Things, <i>Gede Widi Kurniawan, I G A Putu Raka Agung, Pratolo Rahardjo</i> .....	133 – 140
Evaluasi Model Machine Learning Klasifikasi Gerak Tangan Untuk Sistem Kontrol Prototipe Protesis Tangan, <i>I.M.E. Darmayasa Adiputra, Karuna K.S Prasad, Ilham Fauzi, I.M.P. Arya Winata, I.W. Widhiada</i> .....	141 – 146
Proyeksi Traffic Jaringan Gigabit Passive Optical Network Pada Cluster Sumbersari Jembrana, <i>Gede Krisna Andika Putra, Gede Sukadarmika, Ngurah Indra ER</i> .....	147 – 152
Monitoring Tegangan dan Arus Pada Panel Surya Menggunakan IoT, <i>Tole Sutikno, Jekson Alfahri, Hendril Satrian Purnama</i> .....	153 - 155

oooOOOooo

# Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode *Grey-Markov* Dan ANFIS

I Dewa Nyoman Anom Manuaba<sup>1</sup>, Made Sudarma<sup>2</sup>, Nyoman Gunantara<sup>3</sup>

[Submission: 30-11-2022, Accepted: 24-12-2022]

**Abstract** — Every year, Udayana University publishes the Non-Tax State Revenue Target (TPNBP) as a guide for allocating budgetary funds for the T+2 year. The provision of budget allocations for the T+2 year will depend on how accurately the TPNBP is calculated, which will boost efficiency in carrying out budget planning. Due to the limits of the PNPB realization data at Udayana University and the benefits of the ANFIS approach for forecasting stationary data types, it is required to evaluate the merits of the Gray-Markov and ANFIS methods in order to determine which method is more effective. The study's findings reveal that the *Grey-Markov* approach yields a value of 0.118% while the ANFIS method yields a value of 4.978%. This suggests that while both methods produce extremely precise results, the *Grey-Markov* method is more accurate than the ANFIS method due to its smaller MAPE value. The MAPE value for the *Grey-Markov* approach for the SPI acceptance variable is 0.319%, whereas the MAPE value for the ANFIS method is 23.39%, indicating that the *Grey-Markov* method is more accurate at predicting SPI acceptance.

**Keywords** : ANFIS; *Grey-Markov*; Forecasting; PNPB

**Intisari** — Universitas Udayana setiap tahunnya melaporkan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNBP) sebagai acuan pemberian alokasi anggaran tahun T+2. Ketepatan dalam penentuan TPNBP akan berpengaruh kepada pemberian alokasi anggaran tahun T+2, sehingga dapat meningkatkan optimalisasi dalam melakukan perencanaan anggaran. Keterbatasan data realisasi PNPB di Universitas Udayana dan keunggulan metode ANFIS dalam melakukan peramalan pada tipe data stasioner, memungkinkan peramalan dengan metode *Grey-Markov* dan ANFIS menghasilkan peramalan yang akurat, untuk itu perlu dibandingkan metode mana yang lebih baik. Hasil dari penelitian ini menunjukkan metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai 0,118% sedangkan metode ANFIS mendapatkan nilai 4,978% yang artinya walaupun sama-sama mendapatkan hasil sangat akurat, tetapi metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai MAPE yang lebih kecil yang berarti lebih akurat dibandingkan dengan metode ANFIS. Pada variabel penerimaan SPI, metode *Grey-Markov* mendapatkan hasil yang sangat akurat dengan nilai MAPE 0,319% sedangkan metode ANFIS mendapatkan hasil yang kurang akurat dengan nilai MAPE 23,39% yang berarti bahwa metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan SPI.

<sup>1</sup> Bagian Perencanaan Universitas Udayana, Gedung Rektorat Kampus Unud Bukit Jimbaran, Badung, Bali; email: [anom.manuaba@unud.ac.id](mailto:anom.manuaba@unud.ac.id)

<sup>2, 3</sup> Program Studi Magister Teknik Elektro Fakultas Teknik Universitas Udayana, Jalan P.B. Sudirman Denpasar-Bali 80232 Phone: (0361) 261182 / (0361) 255345; email: <sup>2</sup>[msudarma@unud.ac.id](mailto:msudarma@unud.ac.id), <sup>3</sup>[gunantara@unud.ac.id](mailto:gunantara@unud.ac.id)

**Kata Kunci** — ANFIS; *Grey-Markov*; Forecasting; PNPB

## I. PENDAHULUAN

Penerimaan pada negara yang bukan penerimaan pajak biasa disebut dengan PNPB menurut UU RI No. 20 pada Tahun 1997 meliputi penerimaan atas pemanfaatan sumber daya alam, penerimaan atas pelayanan pemerintah, pendapatan dari pengelolaan pendapatan pemerintah seperti kerjasama, pendapatan hasil pengelolaan dari asset yang dipisahkan, pendapatan atas hasil putusan yang merupakan pendapatan pemerintah Pusat yang bukan dari pendapatan pajak dan hasil penerimaan dari denda administrasi, penerimaan hak Pemerintah berupa hibah, serta penerimaan lainnya yang diatur oleh Undang-undang tersendiri [1].

Universitas Udayana sebagai perguruan tinggi tertua di Bali yang sudah memiliki status sebagai Badan Layanan Umum (BLU) memiliki beberapa sumber penerimaan, yaitu Rupiah Murni (RM), Bantuan Operasional Perguruan Tinggi Negeri (BOPTN), dan PNPB. Variabel PNPB pada Universitas Udayana antara lain penerimaan pendidikan, penerimaan kerjasama, penerimaan perbankan dan penerimaan jasa badan layanan umum. Penerimaan pendidikan merupakan variabel PNPB di Universitas Udayana yang memiliki penerimaan terbesar. Universitas Udayana yang bernaung di bawah Kementerian Pendidikan, Kebudayaan, Riset, dan Teknologi, setiap tahunnya melaporkan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNBP) sebagai acuan pemberian alokasi anggaran tahun T+2. Ketepatan dalam penentuan TPNBP akan berpengaruh kepada pemberian alokasi anggaran tahun T+2, sehingga dapat meningkatkan optimalisasi dalam melakukan perencanaan anggaran. Penentuan TPNBP yang tidak mendekati realisasi penerimaan akan meningkatkan peluang terjadinya revisi anggaran sehingga kurang optimal dalam pemanfaatan waktu pelaksanaan kegiatan. Sampai saat penelitian ini dilakukan, belum ada peraturan Rektor atau panduan mengenai perhitungan TPNBP, sehingga terdapat celah yang cukup besar antara TPNBP dan realisasi penerimaannya.

Teknik dalam memprediksikan suatu nilai pada masa mendatang yang didasarkan pada data di masa lampau ataupun data pada masa kini sebagai acuan dapat disebut sebagai peramalan [2], [3], [12], [4]–[11]. Peramalan menjadi bagian yang sangat vital untuk sebuah organisasi sebagai acuan untuk pengambilan keputusan tingkat manajemen dalam perencanaan jangka pendek maupun jangka panjang suatu perusahaan [3], [13]–[15]. Peramalan dapat diterapkan pada berbagai bidang, seperti administrasi negara, pendidikan,



meteorologi, geofisika, kependudukan, keuangan, ekonomi, pemasaran produk, produksi, dan riset operasional [16].

Penetapan status BLU Universitas Udayana pada tahun 2012, menyebabkan ketersediaan data realisasi PNPB di Universitas Udayana berkisar 5 sampai 10 tahun terakhir dan tipe pola datanya yang mengarah pada pola data horizontal atau stasioner dengan fluktuasi rendah [17]. Keterbatasan data realisasi PNPB ini menjadi latarbelakang pemilihan metode *Grey-Markov* pada penelitian ini karena keunggulannya dalam melakukan peramalan dengan kelengkapan data yang tidak lengkap atau ketersediaan jumlah data yang sedikit [1], [2], [18]–[22]. Tipe pola data penerimaan pendidikan di Universitas Udayana yang mengarah pada pola data horizontal atau stasioner dengan fluktuasi rendah, menjadi latarbelakang pemilihan metode ANFIS karena keunggulan metode ANFIS dalam melakukan peramalan pada tipe data stasioner. Peramalan dengan metode *Grey-Markov* dan ANFIS memungkinkan menghasilkan peramalan yang akurat, untuk itu perlu dibandingkan metode mana yang lebih baik, sehingga dapat memberikan gambaran dalam memperkecil celah antara TPNBP dan realisasi PNPB di Universitas Udayana.

## II. STUDI PUSTAKA

### A. Metode Grey-Markov

Metode *Grey-Markov* adalah pengembangan dari metode *Grey* yang dikombinasikan dengan menerapkan analisis Rantai *Markov* [1][23]. Metode *Grey-Markov* menggunakan konsep perpindahan keadaan dimana kepastian perubahan data dari waktu ke waktu tidak dapat dipastikan. Analisis Rantai *Markov* membantu menyelesaikan peramalan dari sifat ketidakpastian datanya pada metode *Grey* [1].

Metode Prediksi *Grey* merupakan sebuah metode untuk melakukan peramalan yang dapat dilakukan dengan kelengkapan data yang tidak lengkap atau ketersediaan jumlah data yang sedikit [1], [2], [18]–[22]. Metode ini menggunakan satu variabel penelitian di dalam persamaan diferensial orde satu [2]. Untuk menghasilkan peramalan yang valid, tidak dibutuhkan pertimbangan pada distribusi statistik apabila menggunakan metode ini [18][19]. Dibutuhkan minimal empat data historis di dalam interval yang sama apabila menggunakan metode *Grey* dan tidak memerlukan seluruh data historis. Metode ini memiliki fokus pada sampel data kecil untuk melakukan peramalan dimana data yang kurang lengkap dapat diatasi secara efektif [21]. Metode *Grey* pada umumnya dikenal sebagai Metode *Grey* (1,1), yang menunjukkan 1 jumlah variabel yang digunakan dan dilakukan 1 kali diferensial [1], [24], [25].

### B. Metode ANFIS

ANFIS (*Adaptive Neuro-fuzzy Inference System*) adalah penggabungan mekanisme *fuzzy inference system* yang digambarkan dalam arsitektur jaringan syaraf. Metode ANFIS kebanyakan menggunakan sistem *inferensi fuzzy model Takagi-Sugeno-Kang* (TSK) dengan orde satu yang mempermudah serta kesederhanaan dalam komputasi [26].

### C. Tingkat Akurasi

*Mean Absolute Percentage Error* (MAPE) merupakan salah satu metode perhitungan yang dapat digunakan untuk menghitung tingkat akurasi suatu peramalan [2]. Evaluasi

keakuratan suatu perkiraan populasi paling sering menggunakan metode MAPE sebagai pengukur tingkat akurasi. Karena memberikan petunjuk seberapa besar nilai aktual atau nilai sebenarnya dibandingkan kesalahan peramalannya. Rata-rata persentase absolut kesalahan dinyatakan dengan metode MAPE dan lebih sering digunakan untuk membandingkan data yang mempunyai nilai skala interval waktu yang berbeda. Semakin kecil nilai MAPE, maka hasil peramalan dikatakan semakin akurat [27]. Perhitungan akurasi menggunakan MAPE dapat dilihat pada persamaan (1) [27][28][14][29].

$$MAPE = \left( \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \left| \frac{y(t) - y'(t)}{y(t)} \right| \right) \times 100 \quad (1)$$

Nilai MAPE didapat dari penjumlahan total nilai aktual dikurangi nilai prediksi, kemudian dibagi dengan nilai aktual dan hasilnya dikalikan dengan 100, dimana  $y(t)$  merupakan nilai aktual dan  $y'(t)$  merupakan nilai prediksi. Hasil yang didapat merupakan nilai persentase MAPE yang menunjukkan tingkat akurasi. Nilai MAPE di bawah 10% berarti tingkat akurasi tergolong sangat akurat. Nilai MAPE berkisar antara 10% sampai 20% berarti tingkat akurasi tergolong akurat. Nilai MAPE berkisar antara 20% sampai 50% berarti tingkat akurasi tergolong kurang akurat dan nilai MAPE diatas 50% berarti tingkat akurasi tergolong tidak akurat, seperti terlihat pada Tabel I.

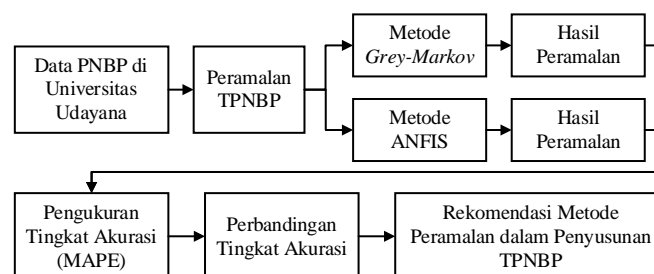
TABEL I  
TINGKAT AKURASI MAPE

MAPE (%)	Tingkat Akurasi
< 10	Sangat Akurat
10 - 20	Akurat
20 - 50	Kurang Akurat
> 50	Tidak Akurat

Sumber: [2][27][29]

## III. METODOLOGI

Skematik penelitian pada penelitian ini dirancang dilakukan dalam beberapa tahap, yaitu pengumpulan data PNPB di Universitas Udayana, melakukan peramalan TPNBP dengan menggunakan metode *Grey-Markov* dan metode ANFIS, melakukan pengukuran tingkat akurasi peramalannya, membandingkan tingkat akurasi yang didapat dan memberikan rekomendasi metode peramalan yang lebih baik dalam penyusunan TPNBP, seperti terlihat pada Gambar 1.



Gambar 1. Skematik Penelitian

Data PNPB di Universitas Udayana digunakan sebagai dasar penyusunan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNPB). Metode peramalan yang digunakan adalah metode *Grey-Markov* dan ANFIS. Hasil dari peramalan yang dilakukan diukur tingkat akurasi peramalannya dengan metode MAPE yang dapat dibagi menjadi empat, yaitu sangat akurat, akurat, kurang akurat, dan tidak akurat. Tingkat akurasi masing-masing metode peramalan kemudian dibandingkan, metode dengan tingkat akurasi paling baik akan direkomendasikan sebagai metode peramalan yang diterapkan dalam penyusunan TPNBP di Universitas Udayana.

#### IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

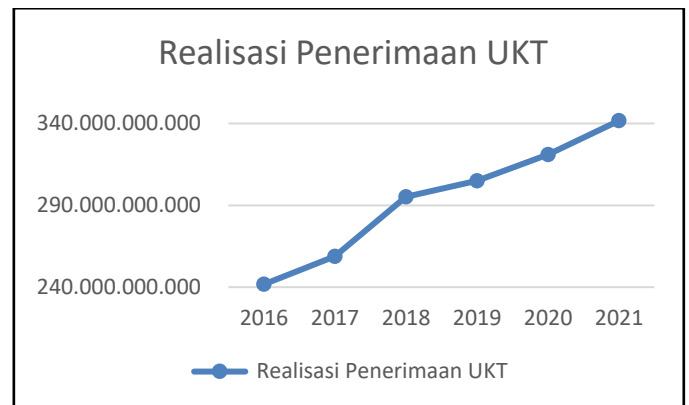
##### A. Grafik Time Series Data Aktual

Data yang digunakan pada penelitian ini yaitu data realisasi penerimaan negara bukan pajak Universitas Udayana yang bersumber dari penerimaan pendidikan. Analisis *time series* memiliki tujuan agar dapat memprediksi peristiwa yang akan datang dengan memahami, menafsirkan dan mengevaluasi perubahan yang terjadi [30]–[32]. Data yang diambil merupakan data *time series* atau data runtun waktu berdasarkan tahun, yaitu realisasi penerimaan UKT dari tahun 2016-2021 dan realisasi penerimaan SPI tahun 2018-2021, seperti terlihat pada Tabel II.

TABEL II  
DATA REALISASI PNPB UNIVERSITAS UDAYANA

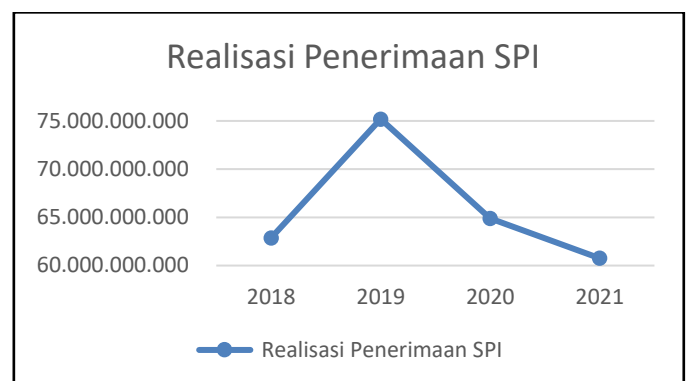
No	Tahun	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan Pendidikan (Rp)	
			UKT	SPI
1	2016	50.151	241.755.370.877	-
2	2017	47.871	258.938.302.504	-
3	2018	50.116	295.248.035.504	62.859.288.800
4	2019	49.804	304.977.873.501	75.192.369.891
5	2020	51.193	320.992.204.000	64.903.815.000
6	2021	52.534	341.690.982.009	60.758.318.000

Penerimaan UKT setiap tahunnya mengalami peningkatan jumlah realisasi penerimaannya, sedangkan penerimaan SPI terjadi peningkatan pada tahun 2019 kemudian turun setiap tahunnya hingga tahun 2021, seperti dapat dilihat pada Gambar 2 dan Gambar 3.



Gambar 2. Grafik Realisasi Penerimaan UKT

Gambar 2 memperlihatkan pola data penerimaan UKT adalah pola data trend meningkat dimana setiap tahunnya terjadi peningkatan realisasi penerimaan UKT.



Gambar 3. Grafik Realisasi Penerimaan SPI

Gambar 3 memperlihatkan pola data penerimaan SPI adalah pola data fluktuatif dimana terjadi peningkatan dan penurunan yang cukup besar pada realisasi penerimaan SPI.

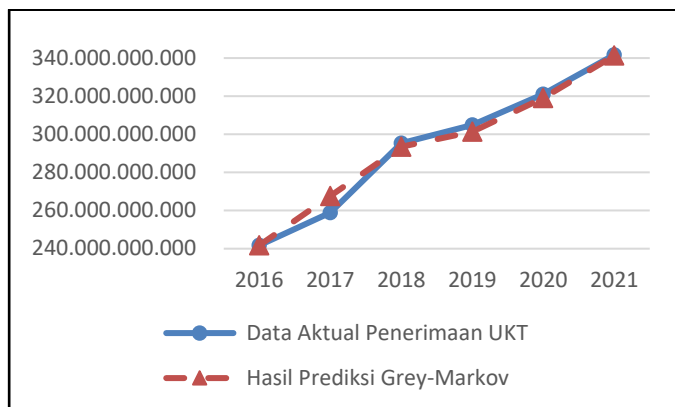
Data yang digunakan untuk pelatihan peramalan pada penerimaan UKT yaitu data penerimaan UKT tahun 2016 sampai tahun 2020, sedangkan penerimaan UKT tahun 2021 digunakan untuk uji tingkat akurasi peramalan. Data yang digunakan untuk pelatihan peramalan pada penerimaan SPI yaitu data penerimaan SPI tahun 2018 sampai tahun 2020, sedangkan penerimaan SPI tahun 2021 digunakan untuk uji tingkat akurasi peramalan.

##### B. Peramalan Metode Grey-Markov

Peramalan menggunakan metode *Grey-Markov* melibatkan hasil prediksi dari metode *Grey* (1,1) yang akan dimodifikasi menggunakan analisis rantai *Markov* (*Markov Chain*). Hasil peramalan dari metode *Grey* (1,1) akan menjadi sebuah barisan data baru. Selanjutnya akan ditentukan jumlah keadaan (*state*) dan batasan dari setiap keadaan tersebut berdasarkan nilai *error relative*.

Nilai prediksi yang didapat setelah melakukan perhitungan menggunakan metode *Grey-Markov* dapat dilihat pada Gambar 4 dan Gambar 5.

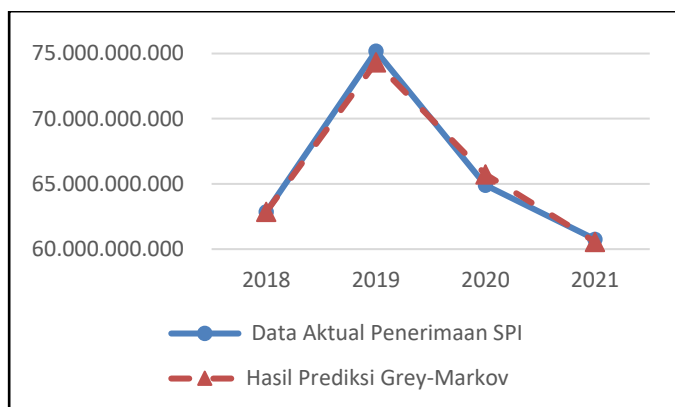




Gambar 4. Grafik Perbandingan Data Aktual dan metode Grey-Markov untuk Penerimaan UKT

Gambar 4 memperlihatkan grafik hasil prediksi *Grey-Markov* terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan UKT. Pada tahun 2016, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual, kemudian di tahun 2017 lebih tinggi dari data aktualnya. Pada tahun 2018 kembali lebih rendah dari data aktualnya hingga tahun 2020, kemudian pada tahun 2021 mulai mendekati data aktualnya.

Hasil prediksi penerimaan UKT metode *Grey-Markov* pada tahun 2021 mengalami peningkatan dibanding tahun 2020 disebabkan karena prediksi keadaan pada tahun 2021 untuk penerimaan UKT terjadi peningkatan.



Gambar 5. Grafik Perbandingan Data Aktual dan metode Grey-Markov untuk Penerimaan SPI

Gambar 5 memperlihatkan bahwa grafik hasil prediksi metode *Grey-Markov* terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan SPI. Pada tahun 2018, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual hingga tahun 2019, kemudian di tahun 2020 lebih tinggi dari data aktualnya dan pada tahun 2021 lebih rendah dari data aktual tetapi jaraknya sudah mendekati data aktualnya.

Hasil prediksi penerimaan SPI metode *Grey-Markov* pada tahun 2021 mengalami penurunan dibanding tahun 2020 disebabkan karena prediksi keadaan pada tahun 2021 untuk penerimaan SPI terjadi penurunan.

Penerimaan UKT dan penerimaan SPI yang diuji yaitu pada tahun 2021, dimana data asli yang digunakan untuk penerimaan UKT adalah data mulai tahun 2016-2020. Maka dari itu, jumlah

transisi dari tahun 2016 ke tahun 2021 untuk penerimaan UKT adalah lima kali transisi. Untuk penerimaan SPI, data asli yang digunakan adalah data mulai tahun 2018-2020, maka dari itu jumlah transisi dari tahun 2018 ke tahun 2021 untuk penerimaan SPI adalah tiga kali transisi.

Hasil prediksi penerimaan UKT dan penerimaan SPI tahun 2021 berdasarkan metode *Grey-Markov* ditampilkan pada Tabel III.

TABEL III  
HASIL PREDIKSI TAHUN 2021 METODE *GREY-MARKOV*

Tahun	Penerimaan UKT	Penerimaan SPI
2021	341.286.954.463,84	60.564.779.811,73

Berdasarkan hasil prediksi dari metode *Grey-Markov* yang ditampilkan pada Tabel III, maka langkah selanjutnya adalah menguji seberapa akurat hasil prediksi dengan membandingkan data aktual yang telah kita miliki sebelumnya. Metode dalam menghitung tingkat akurasi yang digunakan dalam penelitian ini adalah MAPE (*Mean Absolute Percentage Error*) berdasarkan Persamaan (1). Hasil uji akurasi prediksi oleh metode *Grey-Markov* ditampilkan pada Tabel IV.

TABEL IV  
TINGKAT AKURASI PERAMALAN METODE *GREY-MARKOV*

Variabel	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	0,118	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	0,319	Sangat Akurat

Tabel IV menunjukkan bahwa nilai uji MAPE untuk variabel penerimaan UKT dan penerimaan SPI kurang dari 10 Persen artinya hasil peramalan sangat akurat untuk peramalan metode *Grey-Markov*. Dari hasil tingkat akurasi tersebut menunjukkan bahwa metode *Grey-Markov* pada peramalan penerimaan UKT dan penerimaan SPI bekerja dengan sangat baik.

### C. Peramalan Metode ANFIS

#### 1) Penentuan Input dan Target Output

Nilai *input* pada peramalan metode ANFIS ini menggunakan data pada Tabel II dan nilai target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov*. Untuk peramalan penerimaan UKT, menggunakan *input* jumlah mahasiswa dan realisasi penerimaan UKT, target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov* untuk penerimaan UKT. Kombinasi *input* dan target *output* untuk peramalan penerimaan UKT dapat dilihat pada Tabel V.

TABEL V  
KOMBINASI *INPUT* DAN TARGET *OUTPUT* PENERIMAAN UKT

Tahun	Input		Target Output
	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan UKT	
2016	50.151	241.755.370.877	241.742.874.744
2017	47.871	258.938.302.504	267.550.199.636
2018	50.116	295.248.035.504	293.519.221.135
2019	49.804	304.977.873.501	301.380.178.924
2020	51.193	320.992.204.000	318.980.854.665

TABEL VI  
KOMBINASI *INPUT* DAN TARGET *OUTPUT* PENERIMAAN SPI

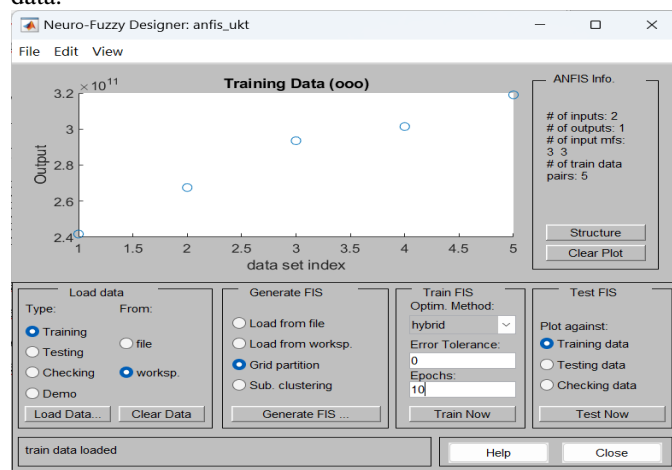
Tahun	Input		Target Output
	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan SPI	
2018	50.116	62.859.288.800	62.860.752.824
2019	49.804	75.192.369.891	74.328.327.514
2020	51.193	64.903.815.000	65.746.242.845

Untuk peramalan penerimaan SPI, menggunakan *input* jumlah mahasiswa dan realisasi penerimaan SPI, target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov* untuk penerimaan SPI. Kombinasi *input* dan target *output* untuk peramalan penerimaan SPI dapat dilihat pada Tabel VI.

## 2) Pelatihan Metode

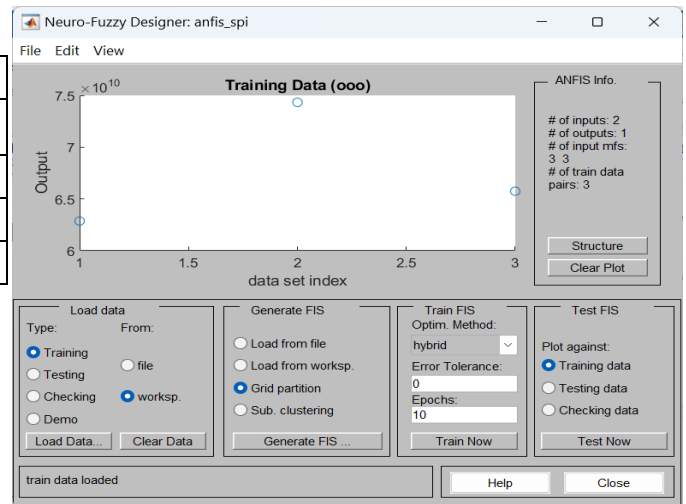
Pelatihan metode peramalan ANFIS ini menggunakan bantuan aplikasi MatLab yang sudah memiliki modul ANFIS. Langkah pertama yang dilakukan adalah memanggil data yang sudah disiapkan. Hasil pemanggilan data untuk penerimaan UKT dapat dilihat pada Gambar 6 dan untuk penerimaan SPI dapat dilihat pada Gambar 7.

Gambar 6 memperlihatkan data input penerimaan UKT memiliki pola data trend yang cenderung meningkat. Jumlah data yang digunakan untuk penerimaan UKT adalah 5 baris data.



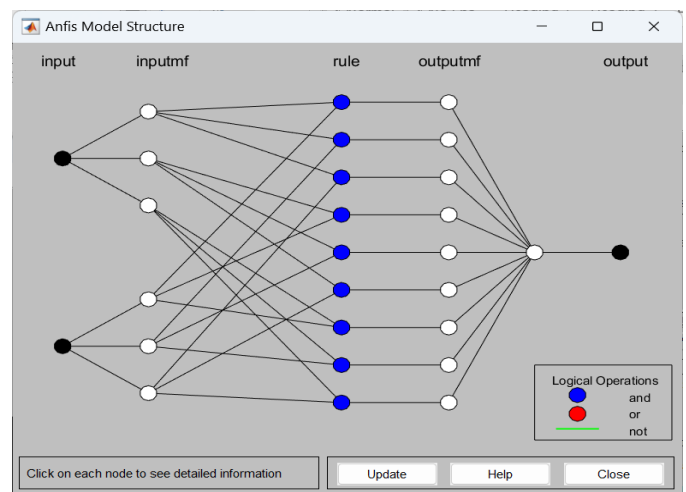
Gambar 6. Pemanggilan Data untuk Penerimaan UKT

Sedangkan Gambar 7 memperlihatkan bahwa data input penerimaan SPI memiliki pola data yang fluktuatif naik dan turun. Jumlah data yang digunakan untuk penerimaan SPI adalah 3 baris data.



Gambar 7. Pemanggilan Data untuk Penerimaan SPI

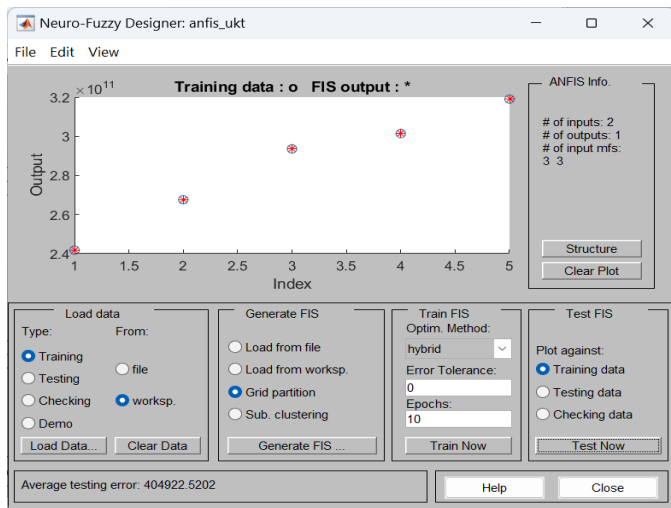
Struktur yang dihasilkan dari kombinasi *input* dan target *output* metode ANFIS dapat dilihat pada Gambar 8. Terlihat bahwa struktur ANFIS terdiri dari dua *input*, dengan masing-masing terdiri dari 3 *Membership Function*. Terdapat *rule* sebanyak 9 buah, dengan operator *and*. ANFIS terdiri dari satu *output* dengan *output MF* yang terbentuk sebanyak 9 buah. Garis-garis yang menghubungkan antar *node* menunjukkan sebuah *rule* yang bersesuaian.



Gambar 8. Struktur Metode ANFIS

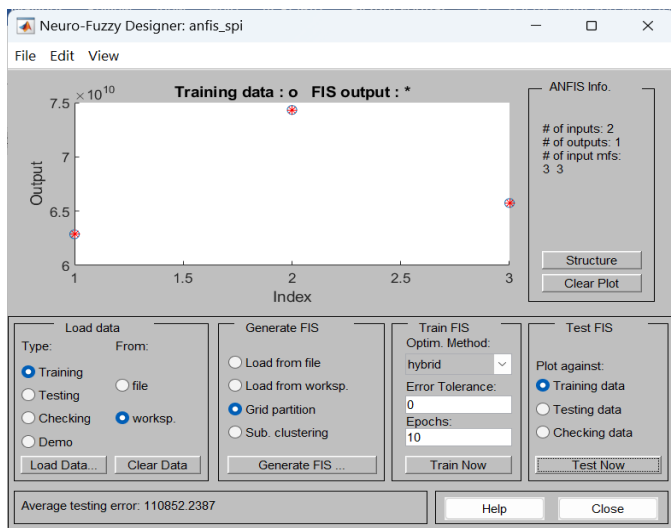
Pada pelatihan ini, penentuan derajat keanggotaannya menggunakan fungsi anggota *generalized bell*. Toleransi *error* yang diinginkan adalah 0 dan *epochs* atau perulangan pelatihan menggunakan 10 kali, sehingga didapatkan hasil pelatihan seperti pada Gambar 9 dan Gambar 10.





Gambar 9. Hasil Pelatihan Data ANFIS Penerimaan UKT

Gambar 9 memperlihatkan pelatihan penerimaan UKT dan Gambar 10 memperlihatkan pelatihan penerimaan SPI menghasilkan data *input* dan *output* hasil pelatihan terdapat pada titik yang hampir sama, artinya ANFIS yang kita latih telah dapat memetakan input terhadap *output* dengan baik.



Gambar 10. Hasil Pelatihan Data ANFIS Penerimaan SPI

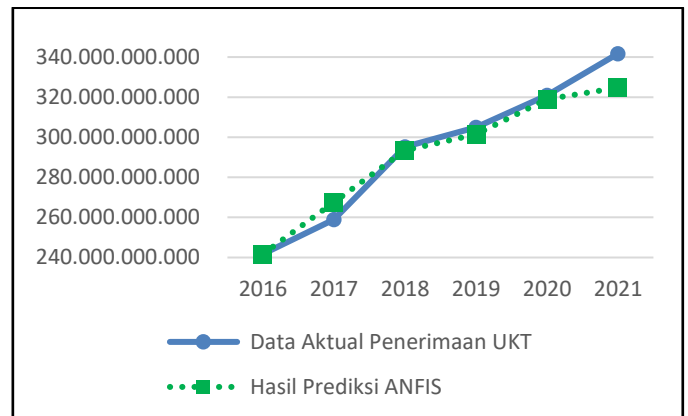
### 3) Pengujian

Setelah melakukan pelatihan dan mendapatkan ANFIS yang kita latih telah dapat memetakan *input* terhadap *output* dengan baik, selanjutnya melakukan peramalan tahun 2021 untuk penerimaan UKT dan penerimaan SPI. Untuk penerimaan UKT, menggunakan jumlah mahasiswa sebanyak 52.534 dan Penerimaan UKT sejumlah 341.690.982.009. Untuk Penerimaan SPI, menggunakan jumlah mahasiswa sebanyak 52.534 dan Penerimaan SPI sejumlah 60.758.318.000. Hasil dari peramalan menggunakan metode ANFIS yang telah dibuat sebelumnya dapat dilihat pada Tabel VII.

TABEL VII  
HASIL PREDIKSI TAHUN 2021 METODE ANFIS

Tahun	Penerimaan UKT	Penerimaan SPI
2021	324.681.955.164	74.969.767.994

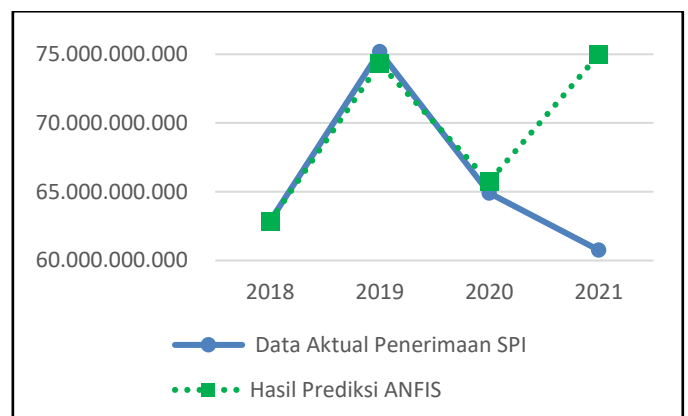
Grafik perbandingan data aktual dengan data hasil prediksi metode ANFIS disajikan pada Gambar 11 dan Gambar 12.



Gambar 11. Grafik Perbandingan Data Aktual dan metode ANFIS untuk Penerimaan UKT

Gambar 11 memperlihatkan bahwa garis hasil prediksi ANFIS terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual kecuali pada tahun 2021 yang terpaut cukup jauh. Pada tahun 2016, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual, kemudian di tahun 2017 lebih tinggi dari data aktualnya. Pada tahun 2018 kembali lebih rendah dari data aktualnya hingga tahun 2020, kemudian pada tahun 2021 menurun cukup jauh.

Hasil prediksi penerimaan UKT metode ANFIS pada tahun 2021 mengalami peningkatan dibanding tahun 2020 disebabkan karena sifat metode ANFIS yang mengikuti kebiasaan dari data latih yang digunakan, yaitu cenderung mengalami peningkatan sehingga menghasilkan prediksi penerimaan UKT tahun 2021 sebesar 324.681.955.164.



Gambar 12. Grafik Perbandingan Data Aktual dan metode ANFIS untuk Penerimaan SPI

Gambar 12 memperlihatkan bahwa garis hasil prediksi ANFIS terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktualnya kecuali pada tahun 2021 yang terpaut sangat jauh. Pada tahun 2018, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual hingga tahun 2019, kemudian di tahun 2020 lebih tinggi dari data aktualnya dan pada tahun 2021 lebih tinggi sangat jauh dari data aktualnya.

Hasil prediksi penerimaan SPI metode ANFIS pada tahun 2021 mengalami peningkatan dibanding tahun 2020 disebabkan karena sifat metode ANFIS yang mengikuti kebiasaan dari data

latih yang digunakan, yaitu cenderung mengalami penurunan sehingga menghasilkan prediksi penerimaan SPI tahun 2021 sebesar 74.969.767.994.

Selanjutnya adalah menguji seberapa akurat hasil prediksi dengan membandingkan data aktual yang telah kita miliki sebelumnya. Metode dalam menghitung tingkat akurasi yang digunakan dalam penelitian ini adalah MAPE (*Mean Absolute Percentage Error*) berdasarkan Persamaan (1). Hasil uji akurasi prediksi oleh metode ANFIS ditampilkan pada Tabel VIII.

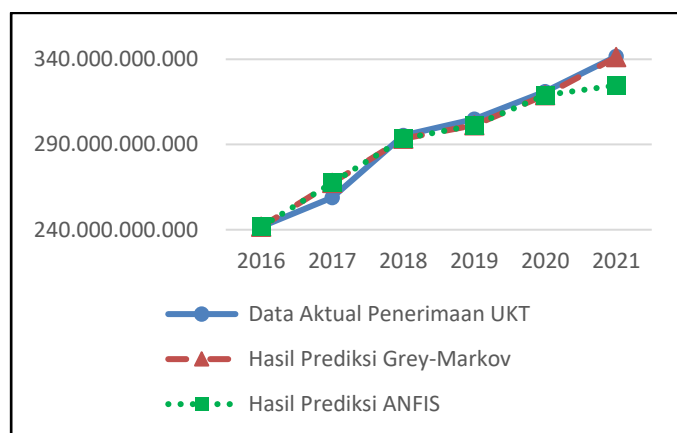
TABEL VIII  
TINGKAT AKURASI PERAMALAN METODE ANFIS

Variabel	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	4,978	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	23,390	Kurang Akurat

Tabel VIII menunjukkan bahwa nilai uji MAPE untuk variabel penerimaan UKT kurang dari 10 persen artinya hasil peramalan sangat akurat, sedangkan untuk variabel penerimaan SPI, nilai uji MAPE diatas 20 persen yang artinya hasil peramalannya kurang akurat. Dari hasil tingkat akurasi tersebut menunjukkan bahwa metode ANFIS pada peramalan penerimaan UKT bekerja dengan sangat baik dan pada penerimaan SPI bekerja kurang baik.

#### D. Perbandingan Tingkat Akurasi Peramalan

Grafik perbandingan data aktual dengan data hasil prediksi metode *Grey-Markov* dan hasil prediksi metode ANFIS disajikan pada Gambar 13 dan Gambar 14.

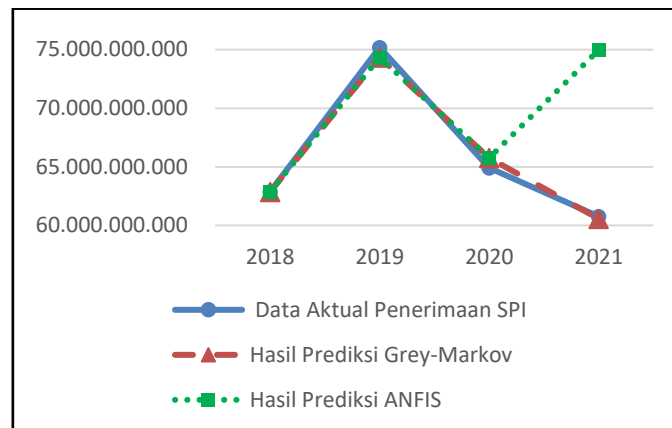


Gambar 13. Grafik Perbandingan Data Aktual, Hasil Prediksi Metode *Grey-Markov*, dan Hasil Prediksi Metode ANFIS untuk Penerimaan UKT

Gambar 13 memperlihatkan bahwa garis hasil prediksi *Grey-Markov* terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan UKT. Pada tahun 2016, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual, kemudian di tahun 2017 lebih tinggi dari data aktualnya. Pada tahun 2018 kembali lebih rendah dari data aktualnya hingga tahun 2020, kemudian pada tahun 2021 mulai mendekati data aktualnya. Sedangkan garis hasil prediksi ANFIS terdapat

Anom Manuaba: Analisis Peramalan Penerimaan Negara ...

beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual kecuali pada tahun 2021 yang terpaut cukup jauh. Pada tahun 2016, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual, kemudian di tahun 2017 lebih tinggi dari data aktualnya. Pada tahun 2018 kembali lebih rendah dari data aktualnya hingga tahun 2020, kemudian pada tahun 2021 menurun cukup jauh.



Gambar 14. Grafik Perbandingan Data Aktual, Hasil Prediksi Metode *Grey-Markov*, dan Hasil Prediksi Metode ANFIS untuk Penerimaan SPI

Gambar 14 memperlihatkan bahwa garis hasil prediksi *Grey-Markov* terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan SPI. Pada tahun 2018, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual hingga tahun 2019, kemudian di tahun 2020 lebih tinggi dari data aktualnya dan pada tahun 2021 lebih rendah dari data aktual tetapi jaraknya sudah mendekati data aktualnya. Sedangkan garis hasil prediksi ANFIS terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktualnya kecuali pada tahun 2021 yang terpaut sangat jauh. Pada tahun 2018, hasil prediksi metode *Grey-Markov* lebih rendah dari data aktual hingga tahun 2019, kemudian di tahun 2020 lebih tinggi dari data aktualnya dan pada tahun 2021 lebih tinggi sangat jauh dari data aktualnya.

Perbandingan tingkat akurasi peramalan metode *Grey-Markov* dengan metode ANFIS dapat dilihat pada Tabel IX.

TABEL IX  
PERBANDINGAN TINGKAT AKURASI PERAMALAN

Variabel	Metode <i>Grey-Markov</i>		Metode ANFIS	
	MAPE (Persen)	Keterangan	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	0,118	Sangat Akurat	4,978	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	0,319	Sangat Akurat	23,39	Kurang Akurat

Tabel IX memperlihatkan bahwa untuk variabel penerimaan UKT, metode *Grey-Markov* dan metode ANFIS sama-sama

p-ISSN:1693 – 2951; e-ISSN: 2503-2372



mendapatkan hasil yang sangat akurat. Dibandingkan dari nilai MAPE yang didapat, metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai 0,118% sedangkan metode ANFIS mendapatkan nilai 4,978% yang artinya walaupun sama-sama mendapatkan hasil sangat akurat, tetapi metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai MAPE yang lebih kecil yang berarti lebih akurat dibandingkan dengan metode ANFIS dalam perhitungan peramalan penerimaan UKT, sehingga metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan UKT.

Pada variabel penerimaan SPI, metode *Grey-Markov* mendapatkan hasil yang sangat akurat dengan nilai MAPE 0,319% sedangkan metode ANFIS mendapatkan hasil yang kurang akurat dengan nilai MAPE 23,39% yang berarti bahwa metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan SPI.

Metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan UKT dan penerimaan SPI dibandingkan metode ANFIS disebabkan karena jumlah data yang tersedia sedikit, ini sesuai dengan penelitian sebelumnya yang menunjukkan bahwa metode *Grey-Markov* memiliki keunggulan dalam melakukan peramalan dengan sumber data yang sedikit [1], [2], [17]–[22], [33]. Metode *Grey-Markov* memberikan hasil prediksi yang baik pada data yang memiliki nilai fluktuasi yang cukup besar [1], terbukti pada hasil peramalan pada penerimaan SPI dengan data yang nilai fluktuasinya yang cukup besar.

Metode ANFIS dapat bekerja dengan baik apabila terdapat banyak data sampel [26], [34], [35] dan tipe data yang bersifat bersifat stasioner, sehingga pada peramalan penerimaan UKT dan SPI dengan data yang sedikit, metode ANFIS mendapatkan hasil yang tidak lebih baik dibandingkan metode *Grey-Markov*.

## V. KESIMPULAN

Dari hasil pembahasan di atas dapat disimpulkan bahwa metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai MAPE sebesar 0,118 % pada peramalan penerimaan UKT dan 0,319% pada peramalan penerimaan SPI yang masuk kategori sangat akurat. Metode ANFIS mendapatkan nilai MAPE sebesar 4,978% pada peramalan penerimaan UKT yang masuk kategori sangat akurat dan 23,39% pada peramalan penerimaan SPI yang masuk kategori kurang akurat.

Pada variabel penerimaan UKT, metode *Grey-Markov* dan metode ANFIS sama-sama mendapatkan hasil yang sangat akurat. Dibandingkan dari nilai MAPE yang didapat, metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai 0,118% sedangkan metode ANFIS mendapatkan nilai 4,978% yang artinya walaupun sama-sama mendapatkan hasil sangat akurat, tetapi metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai MAPE yang lebih kecil yang berarti lebih akurat dibandingkan dengan metode ANFIS dalam perhitungan peramalan penerimaan UKT, sehingga metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan UKT.

Pada variabel penerimaan SPI, metode *Grey-Markov* mendapatkan hasil yang sangat akurat dengan nilai MAPE 0,319% sedangkan metode ANFIS mendapatkan hasil yang kurang akurat dengan nilai MAPE 23,39% yang berarti bahwa metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan SPI.

Metode *Grey-Markov* dapat direkomendasikan untuk dapat digunakan sebagai metode peramalan penerimaan UKT dan penerimaan SPI di Universitas Udayana.

## REFERENSI

- [1] A. Ahdika, "Model Grey (1,1) dan Grey-Markov pada Peramalan Realisasi Penerimaan Negara," *J. Fourier*, vol. 7, no. 1, pp. 1–12, 2018, doi: 10.14421/fourier.2018.71.1-12.
- [2] L. Latipah, S. Wahyuningsih, and S. Syaripuddin, "Peramalan Pendapatan Asli Daerah Provinsi Kalimantan Timur Menggunakan Model Grey-Markov (1,1)," *Jambura J. Math.*, vol. 1, no. 2, pp. 89–103, 2019, doi: 10.34312/jjom.v1i2.2347.
- [3] Ida Ayu Masyuni, "Peramalan Menggunakan Metode Holt-Winters Untuk Pengujian Kendaraan Bermotor (Studi Kasus: Pengujian Kendaraan Bermotor Kabupaten Tabanan)," *J. SPEKTRUM*, vol. 6, no. 3, pp. 27–34, 2019.
- [4] A. Aryati, I. Purnamasari, and Y. N. Nasution, "Peramalan dengan Menggunakan Metode Holt-Winters Exponential Smoothing (Studi Kasus: Jumlah Wisatawan Mancanegara yang Berkunjung Ke Indonesia) Forecasting using the method of Holt-Winters Exponential Smoothing (Case Study: Number of Foreign Tourists Visi)," *J. EKSPONENSIAL*, vol. 11, no. 1, pp. 99–105, 2020.
- [5] F. A. Widjajati and E. Fani, "Menentukan Penjualan Produk Terbaik di Perusahaan X Dengan Metode Winter Ekspensial Smoothing Dan Metode Event Based," *Limits J. Math. Its Appl.*, vol. 14, no. 1, pp. 25–35, 2017, [Online]. Available: <http://iptek.its.ac.id/index.php/limits/article/view/2127>.
- [6] W. Handoko, "Prediksi Jumlah Penerimaan Mahasiswa Baru Dengan Metode Single Exponential Smoothing (Studi Kasus: Amik Royal Kisanan)," *JURTEKSI (Jurnal Teknol. dan Sist. Informasi)*, vol. 5, no. 2, pp. 125–132, 2019, doi: 10.33330/jurteks.v5i2.356.
- [7] Y. Asri and D. Permana, "Peramalan Penerimaan Pajak Negara Indonesia Tahun 2019 Menggunakan Metode Pemulusan Ekspensial Ganda Tipe Brown," *UNP J. Math.*, pp. 70–74, 2019, [Online]. Available: <http://ejournal.unp.ac.id/students/index.php/mat/article/view/6321%0Ahttp://ejournal.unp.ac.id/students/index.php/mat/article/viewFile/6321/3228>.
- [8] I. G. N. R. D. Widhura, M. Sudarma, and R. S. Hartati, "Penentuan Target Pajak Kendaraan Bermotor Di Provinsi Bali Menggunakan ARIMA Dan Algoritma Genetik," *Maj. Ilm. Teknol. Elektro*, vol. 17, no. 3, pp. 345–352, 2018, doi: 10.24843/mite.2018.v17i03.p07.
- [9] Y. Pramana, R. S. Hartati, and K. Oka Saputra, "Peramalan Penerimaan Ijin Mendirikan Bangunan Dengan Single Moving Average Dan Exponential Smoothing," *Maj. Ilm. Teknol. Elektro*, vol. 18, no. 2, pp. 241–248, 2019, doi: 10.24843/mite.2019.v18i02.p13.
- [10] T. N. Putri, A. Yordan, and D. H. Lamkaruna, "Peramalan Penerimaan Mahasiswa Baru Universitas Samudra Menggunakan Metode Regresi Linear Sederhana," *J-TIFA (Jurnal Teknol. Inform.)*, vol. 2, no. 1, pp. 21–27, 2019.
- [11] S. Sutrisman, H. Syafwan, and ..., "Implementation of Trend Moment Method in Forecasting Regional Income," *Build. Informatics, Technol. Sci.*, vol. 4, no. 2, pp. 749–758, 2022, doi: 10.47065/bits.v4i2.2090.
- [12] F. P. Wahyu, I. D. Rahmawati, and K. Umam, "Identifying Best Method for Forecasting Tax Income using Time Series Analysis," *IAPA Int. Conf. Indones. Conf. Interdiscip. Stud.*, vol. Dec, pp. 60–73, 2022.
- [13] I. Fitria, M. S. K. Alam, and S. Subchan, "Perbandingan Metode ARIMA dan Exponential Smoothing pada Peramalan Harga Saham LQ45 Tiga Perusahaan dengan Nilai Earning Per Share (EPS) Tertinggi," *Limits J. Math. Its Appl.*, vol. 14, no. 2, pp. 113–125, 2017, doi: 10.12962/limits.v14i2.3060.
- [14] Y. Surya Bhakti, A. Budiman Kusdinar, D. Asril, and A. Sunarto, "Model Peramalan Penerimaan Calon Mahasiswa Menggunakan Metode Regresi," *J. Ilm. Komput.*, vol. 16, no. 2, pp. 113–120, 2020.
- [15] A. R. Lasri Nijal, Roki Hardianto, "Peramalan Penerimaan Karyawan PT. Cipta Persada Infrastruktur Menggunakan Monte Carlo," *J. Sist. Inf.*, vol. 3, no. 2, pp. 98–115, 2020.
- [16] D. A. Setiawan, S. Wahyuningsih, and R. Goejantoro, "Peramalan Produksi Kelapa Sawit Menggunakan Winter's dan Pegel's Exponential Smoothing dengan Pemantauan Tracking Signal," *Jambura J. Math.*, vol. 2, no. 1, pp. 1–14, 2020, doi: 10.34312/jjom.v2i1.2320.

- [17] I. D. N. Anom Manuaba, I. B. Gede Manuaba, and M. Sudarma, "Komparasi Metode Peramalan Grey dan Grey- Markov untuk mengetahui Peramalan PNBPN di Universitas Udayana," vol. 21, no. 1, pp. 83–88, 2022.
- [18] A. Muqtadir, S. Suryono, and V. Gunawan, "The Implementation of Grey Forecasting Model for Forecast Result's Food Crop Agricultural," *Sci. J. Informatics*, vol. 3, no. 2, pp. 159–166, 2016, doi: 10.15294/sji.v3i2.7912.
- [19] I. Sidiq, E. Febianti, and P. F. Ferdinant, "Peramalan Kebutuhan Konsumsi Listrik Menggunakan Grey Prediction Model," *J. Tek. Ind.*, vol. 1, no. 1, pp. 1–6, 2013, [Online]. Available: <http://jurnal.untirta.ac.id/index.php/jti/article/view/109>.
- [20] I. N. Z. S. M. Nurfutri Imro'ah, "Peramalan Harga Emas Batangan Menggunakan Metode Grey Double Exponential Smoothing," *Bimaster Bul. Ilm. Mat. Stat. dan Ter.*, vol. 9, no. 4, pp. 497–504, 2020, doi: 10.26418/bbimst.v9i4.42280.
- [21] G. F. Fitri, F. Agustina, and R. Marwati, "Penerapan Metode Grey System Pada Peramalan Produk Olefins (Studi Kasus PT. Chandra Asri Petrochemical Tbk)," *EurekaMatika*, vol. 6, no. 2, pp. 52–63, 2018.
- [22] A. Fitro, Rudianto, and H. Prasetyo, "Implementasi Metode Grey Verhulst Untuk Mendukung Kebijakan Dalam Mengantisipasi Mahasiswa Dropout," vol. 3, no. 02, pp. 180–187, 2021.
- [23] L. D. Immawan and A. Ahdika, "Comparison of Grey-Markov (1,1), Grey-Markov (2,1), and moving average methods in forecasting small sized data of the unit price of materials in batam," *AIP Conf. Proc.*, vol. 2021, no. 2018, 2018, doi: 10.1063/1.5062783.
- [24] N. L. Nariswari and C. N. Rosyidi, "Aplikasi Metode Grey Forecasting Pada Peramalan Kebutuhan Bahan Bakar Alternatif Ramah Lingkungan di PT. Indocement Tunggul Prakarsa Tbk," *PERFORMA*, vol. 14, no. 2, pp. 99–106, 2015, doi: 10.20961/performa.14.2.10986.
- [25] D. R. Darmawanti, Yundari, and N. M. Huda, "Prediksi Realisasi Penerimaan Pajak Bumi Dan Bangunan Provinsi Kalimantan Barat Dengan Model Grey-Markov(1, 1)," *Bul. Ilm. Math. Stat dan Ter.*, vol. 11, no. 3, pp. 503–512, 2022.
- [26] B. H. S. Atma and S. Sugiyarto, "Adaptive neuro fuzzy inference system untuk peramalan jumlah wisatawan," *J. Ilm. Mat.*, vol. 7, no. 1, p. 1, 2020, doi: 10.26555/konvergensi.v7i1.19195.
- [27] I. G. B. Ngurah Diksa, "Peramalan Gelombang Covid 19 Menggunakan Hybrid Nonlinear Regression Logistic – Double Exponential Smoothing di Indonesia dan Prancis," *Jambura J. Math.*, vol. 3, no. 1, pp. 37–51, 2021, doi: 10.34312/jjom.v3i1.7771.
- [28] H. W. Tresnani, A. Sihabuddin, and K. Mustofa, "Optimasi Parameter Pada Metode Peramalan Grey Holt - Winter Exponential Smoothing Dengan Golden Section," *Berk. MIPA*, vol. 25, no. 3, pp. 312–325, 2018.
- [29] D. I. Purnama and O. P. Hendarsin, "Peramalan Jumlah Penumpang Berangkat Melalui Transportasi Udara di Sulawesi Tengah Menggunakan Support Vector Regression (SVR)," *Jambura J. Math.*, vol. 2, no. 2, pp. 49–59, 2020, doi: 10.34312/jjom.v2i2.4458.
- [30] D. N. Adli, "Prediksi Harga Jagung Menggunakan Metode Fuzzy Time Series Dengan Atau Tanpa Menggunakan Markov Chain," *J. Nutr. Ternak Trop.*, vol. 4, no. 1, pp. 49–54, 2021, doi: 10.21776/ub.jnt.2021.004.01.6.
- [31] R. Assakhiy, S. Anwar, and F. Ar, "Peramalan Realisasi Penerimaan Zakat Pada Baitulmal Aceh Dengan Mempertimbangkan Efek Dari Variasi Kalender," *J. Ekon. dan Pembang.*, vol. 27, no. 2, pp. 27–45, 2019.
- [32] L. H. Zulkieflimansyah, Muhammad Nurjihadi, Diah Anggeraini Hasri, Nova Adhitya Ananda, "Proyeksi Dinamika Pendapatan Asli Daerah Nusa Tenggara Barat," *J. Maneksi*, vol. 10, no. 2, pp. 231–245, 2021.
- [33] G. B. Nabilah, Y. N. Nasution, and I. Purnamasari, "Peramalan Indeks Harga Konsumen Provinsi Kalimantan Timur dengan Metode Grey Double Exponential Smoothing Holt," *Pros. Semin. Nas. Mat. Stat. dan Apl.*, vol. Mei, no. II, pp. 69–80, 2022.
- [34] I. G. D. A. L. K. Widyaprawati, I. P. A. Mertasana, "Peramalan Beban Listrik Jangka Pendek Di Bali Menggunakan Pendekatan Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System (Anfis)," *Maj. Ilm. Teknol. Elektro*, vol. 11, no. 2, 2013.
- [35] C. B. Sinaga, H. Haviluddin, H. S. Pakpahan, A. Prafanto, and H. J. Setyadi, "Peramalan Curah Hujan Dengan Pendekatan Adaptive Neuro Fuzzy Inference System," *Sains, Apl. Komputasi dan Teknol. Inf.*, vol. 1, no. 2, p. 1, 2019, doi: 10.30872/jsakti.v1i2.2599.



[HALAMAN INI SENGAJA DI KOSONGKAN]

# Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey- Markov Dan ANFIS

*by Anom Manuaba*

---

**Submission date:** 30-Nov-2022 09:59AM (UTC+0700)

**Submission ID:** 1966837810

**File name:** Anom\_Manuaba\_-\_Analisis\_Peramalan\_Penerimaan\_Negara\_-\_Draft.docx (395.16K)

**Word count:** 3709

**Character count:** 23407

# Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode *Grey-Markov* Dan ANFIS

I Dewa Nyoman Anom Manuaba<sup>1</sup>, Made Sudarma<sup>2</sup>, I Nyoman Gunantara<sup>3</sup>

[Submission: , Accepted: ]

**Abstract** — Revenues in countries that are not tax revenues are commonly referred to as Non-Tax State Revenues (PNBP). Udayana University annually reports the Non-Tax State Revenue Target (TPNBP) as a reference for granting budget allocations for the H+2 year. Accuracy in determining TPNBP will affect the granting of budget allocations for the H+2 year, so that it can improve optimization in carrying out budget planning. Determination of TPNBP that is not close to the realization of revenue will increase the chances of budget revisions so that it is less than optimal in the utilization of time for implementing activities. The limitations of PNBP realization data at Udayana University and the advantages of the ANFIS method in forecasting stationary data types, allow forecasting with the Gray-Markov and ANFIS methods to produce accurate forecasts, for this reason it is necessary to compare which method is better. The results of this study show that the Grey-Markov method is superior to the ANFIS method in predicting education acceptance at Udayana University.

**Intisari** — Penerimaan pada negara yang bukan penerimaan pajak biasa disebut dengan Penerimaan Negara Bukan Pajak (PNBP). Universitas Udayana setiap tahunnya melaporkan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNBP) sebagai acuan pemberian alokasi anggaran tahun H+2. Ketepatan dalam penentuan TPNBP akan berpengaruh kepada pemberian alokasi anggaran tahun H+2, sehingga dapat meningkatkan optimalisasi dalam melakukan perencanaan anggaran. Penentuan TPNBP yang tidak mendekati realisasi penerimaan akan meningkatkan peluang terjadinya revisi anggaran sehingga kurang optimal dalam pemanfaatan waktu pelaksanaan kegiatan. Keterbatasan data realisasi PNBP di Universitas Udayana dan keunggulan metode ANFIS dalam melakukan peramalan pada tipe data stasioner, memungkinkan peramalan dengan metode *Grey-Markov* dan ANFIS menghasilkan peramalan yang akurat, untuk itu perlu dibandingkan metode mana yang lebih baik. Hasil dari penelitian ini menunjukkan metode *Grey-Markov* lebih unggul dibandingkan metode ANFIS di dalam meramalkan penerimaan pendidikan di Universitas Udayana.

**Kata Kunci** — PNBP, Peramalan, *Grey-Markov*, ANFIS

<sup>1</sup>Staf Bagian Perencanaan Universitas Udayana, Mahasiswa Pasca Sarjana Program Studi Magister Teknik Elektro Fakultas Teknik Universitas Udayana, Jalan P.B. Sudirman Denpasar-Bali 80232 INDONESIA Phone: (0361) 261182 / (0361) 255345; email: anom.manuaba@unud.ac.id

<sup>2, 3</sup>Dosen Program Studi Magister Teknik Elektro Fakultas Teknik Universitas Udayana, Jalan P.B. Sudirman Denpasar-Bali 80232 Phone: (0361) 261182 / (0361) 255345; email: msudarma@unud.ac.id, gunantara@unud.ac.id

Anom Manuaba: Analisis Peramalan Penerimaan Negara ...

## I. PENDAHULUAN

Penerimaan pada negara yang bukan penerimaan pajak biasa disebut dengan PNBP menurut UU RI No. 20 pada Tahun 1997 meliputi penerimaan atas pemanfaatan sumber daya alam, penerimaan atas pelayanan pemerintah, pendapatan dari pengelolaan pendapatan pemerintah seperti kerjasama, pendapatan hasil pengelolaan dari asset yang dipisahkan, pendapatan atas hasil putusan yang merupakan pendapatan pemerintah Pusat yang bukan dari pendapatan pajak dan hasil penerimaan dari administrasi, penerimaan hak Pemerintah berupa hibah, serta penerimaan lainnya yang diatur oleh Undang-undang tersendiri [1].

Universitas Udayana sebagai perguruan tinggi tertua di Bali yang sudah memiliki status sebagai Badan Layanan Umum (BLU) memiliki beberapa sumber penerimaan, yaitu Rupiah Murni (RM), Bantuan Operasional Perguruan Tinggi Negeri (BOPTN), dan PNBP. Variabel PNBP pada Universitas Udayana antara lain penerimaan pendidikan, penerimaan kerjasama, penerimaan perbankan dan penerimaan jasa badan layanan umum. Penerimaan pendidikan merupakan variabel PNBP di Universitas Udayana yang memiliki penerimaan terbesar. Universitas Udayana yang bernaung di bawah Kementerian Pendidikan, Kebudayaan, Riset, dan Teknologi, setiap tahunnya melaporkan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNBP) sebagai acuan pemberian alokasi anggaran tahun H+2. Ketepatan dalam penentuan TPNBP akan berpengaruh kepada pemberian alokasi anggaran tahun H+2, sehingga dapat meningkatkan optimalisasi dalam melakukan perencanaan anggaran. Penentuan TPNBP yang tidak mendekati realisasi penerimaan akan meningkatkan peluang terjadinya revisi anggaran sehingga kurang optimal dalam pemanfaatan waktu pelaksanaan kegiatan. Sampai saat penelitian ini dilakukan, belum ada peraturan Rektor atau panduan mengenai perhitungan TPNBP, sehingga terdapat celah yang cukup besar antara TPNBP dan realisasi penerimaannya.

Teknik dalam memprediksikan suatu nilai pada masa mendatang yang didasarkan pada data di masa lampau ataupun data pada masa kini sebagai acuan dapat disebut sebagai peramalan. [2][3][4][5][6][7][8][9][10]. Peramalan menjadi bagian yang sangat vital untuk sebuah organisasi sebagai acuan untuk pengambilan keputusan tingkat manajemen dalam perencanaan jangka pendek maupun jangka panjang suatu perusahaan [3][11][12][13]. Peramalan dapat diterapkan pada berbagai bidang, seperti administrasi

p-ISSN:1693 – 2951; e-ISSN: 2503-2372



negara, pendidikan, meteorologi, geofisika, kependudukan, keuangan, ekonomi, pemasaran produk, produksi, dan riset operasional [14].

Penetapan status BLU Universitas Udayana pada tahun 2012, menyebabkan ketersediaan data realisasi PNPB di Universitas Udayana berkisar 5 sampai 10 tahun terakhir dan tipe pola datanya yang mengarah pada pola data horizontal atau stasioner dengan fluktuasi rendah [15]. Keterbatasan data realisasi PNPB ini dan keunggulan metode ANFIS dalam melakukan peramalan pada tipe data stasioner, memungkinkan peramalan dengan metode *Grey-Markov* dan ANFIS menghasilkan peramalan yang akurat, untuk itu perlu dibandingkan metode mana yang lebih baik, sehingga dapat memberikan gambaran dalam memperkecil celah antara TPNBP dan realisasi PNPB di Universitas Udayana.

## II. KAJIAN PUSTAKA

### A. Model Grey-Markov

Model *Grey-Markov* adalah pengembangan dari Model *Grey* yang dikombinasikan dengan menerapkan analisis Rantai *Markov* [1][16]. Model *Grey-Markov* menggunakan konsep perpindahan keadaan dimana kepastian perubahan data dari waktu ke waktu tidak dapat dipastikan. Analisis Rantai *Markov* membantu menyelesaikan peramalan dari sifat ketidakpastian datanya pada Model *Grey* ini [1].

Model Prediksi *Grey* merupakan sebuah metode untuk melakukan peramalan yang dapat dilakukan dengan kelengkapan data yang tidak lengkap atau ketersediaan jumlah data yang sedikit [2][17][18][19][20][21]. Model ini menggunakan satu variabel penelitian di dalam persamaan diferensial orde satu [2]. Untuk menghasilkan peramalan yang valid, tidak dibutuhkan pertimbangan pada distribusi statistik apabila menggunakan model ini [17][18]. Dibutuhkan minimal empat data historis di dalam interval yang sama apabila menggunakan Model *Grey* dan tidak memerlukan seluruh data historis. Model ini memiliki fokus pada sampel data kecil untuk melakukan peramalan dimana data yang kurang lengkap dapat diatasi secara efektif [20]. Model *Grey* pada umumnya dikenal sebagai Model *Grey* (1,1), yang menunjukkan 1 jumlah variabel yang digunakan dan dilakukan 1 kali diferensial [1].

### B. Model ANFIS

ANFIS (*Adaptive Neuro-fuzzy Inference System*) adalah penggabungan mekanisme *fuzzy inference system* yang digambarkan dalam arsitektur jaringan syaraf. Metode ANFIS kebanyakan menggunakan sistem inferensi *fuzzy model Takagi-Sugeno-Kang* (TSK) dengan orde satu yang mempermudah serta kesederhanaan dalam komputasi [22].

### C. Tingkat Akurasi

*Mean Absolute Percentage Error* (MAPE) merupakan salah satu model perhitungan yang dapat digunakan untuk menghitung tingkat akurasi suatu peramalan [2]. Evaluasi keakuratan suatu perkiraan populasi paling sering menggunakan metode MAPE sebagai pengukur tingkat akurasinya. Karena memberikan petunjuk seberapa besar nilai aktual atau nilai sebenarnya dibandingkan kesalahan

peramalannya. Rata-rata persebaran absolut kesalahan dinyatakan dengan metode MAPE dan lebih sering digunakan untuk membandingkan data yang mempunyai nilai skala interval waktu yang berbeda. Semakin kecil nilai MAPE, maka hasil peramalan dikatakan semakin akurat [23]. Perhitungan akurasi menggunakan MAPE dapat dilihat pada persamaan (1) [23][24][12][25].

$$MAPE = \left( \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \left| \frac{y(t) - y'(t)}{y(t)} \right| \right) \times 100 \quad (1)$$

Nilai MAPE didapat dari penjumlahan total nilai aktual dikurangi nilai prediksi, kemudian dibagi dengan nilai aktual dan hasilnya dikalikan dengan 100, dimana  $y(t)$  merupakan nilai aktual dan  $y'(t)$  merupakan nilai prediksi. Hasil yang didapat merupakan nilai persentase MAPE yang menunjukkan tingkat akurasi. Nilai MAPE di bawah 10% berarti tingkat akurasi tergolong sangat akurat. Nilai MAPE berkisar antara 10% sampai 20% berarti tingkat akurasi tergolong akurat. Nilai MAPE berkisar antara 20% sampai 50% berarti tingkat akurasi tergolong kurang akurat dan nilai MAPE diatas 50% berarti tingkat akurasi tergolong tidak akurat, seperti terlihat pada Tabel I.

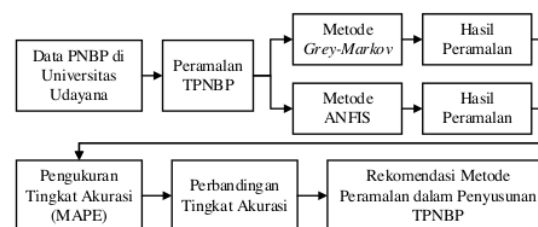
TABEL I  
TINGKAT AKURASI MAPE

MAPE (%)	Tingkat Akurasi
< 10	Sangat Akurat
10 - 20	Akurat
20 - 50	Kurang Akurat
> 50	Tidak Akurat

Sumber: [2][23][25]

## III. METODE PENELITIAN

Skematik penelitian pada penelitian ini dirancang dilakukan dalam beberapa tahap, yaitu pengumpulan data PNPB di Universitas Udayana, melakukan peramalan TPNBP dengan menggunakan metode *Grey-Markov* dan metode ANFIS, melakukan pengukuran tingkat akurasi peramalannya, membandingkan tingkat akurasi yang didapat dan memberikan rekomendasi metode peramalan yang lebih baik dalam penyusunan TPNBP, seperti terlihat pada Gambar 1.



Gambar 1. Skematik Penelitian

Data PNPB di Universitas Udayana digunakan sebagai dasar penyusunan Target Penerimaan Negara Bukan Pajak (TPNPBP). Metode peramalan yang digunakan adalah metode *Grey-Markov* dan ANFIS. Hasil dari peramalan yang

dilakukan diukur tingkat akurasi peramalannya dengan metode MAPE yang dapat dibagi menjadi empat, yaitu sangat akurat, akurat, kurang akurat, dan tidak akurat. Tingkat akurasi masing-masing metode peramalan kemudian dibandingkan, metode dengan tingkat akurasi paling baik akan direkomendasikan sebagai metode peramalan yang diterapkan dalam penyusunan TPNBP di Universitas Udayana.

15

## IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

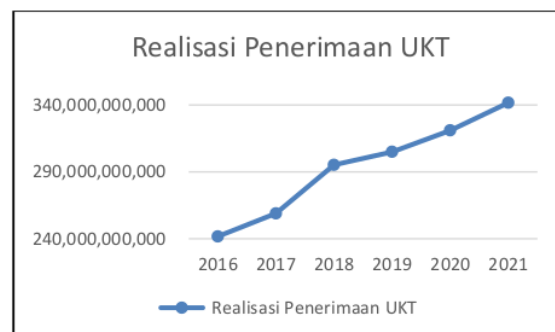
## A. Grafik Time Series Data Aktual

Data yang digunakan pada penelitian ini yaitu data realisasi penerimaan negara bukan pajak Universitas Udayana yang sumber dari penerimaan pendidikan. Data yang diambil merupakan data *time series* atau data runtun waktu berdasarkan tahun, yaitu realisasi penerimaan UKT dari tahun 2016-2021 dan realisasi penerimaan SPI tahun 2018-2021, seperti terlihat pada Tabel II.

TABEL II  
DATA REALISASI PNPB UNIVERSITAS UDAYANA

No	Tahun	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan Pendidikan (Rp)	
			UKT	SPI
1	2016	50.151	241.755.370.877	-
2	2017	47.871	258.938.302.504	-
3	2018	50.116	295.248.035.504	62.859.288.800
4	2019	49.804	304.977.873.501	75.192.369.891
5	2020	51.193	320.992.204.000	64.903.815.000
6	2021	52.534	341.690.982.009	60.758.318.000

Penerimaan UKT setiap tahunnya mengalami peningkatan jumlah realisasi penerimaannya, sedangkan penerimaan SPI terjadi peningkatan pada tahun 2019 kemudian turun setiap tahunnya hingga tahun 2021, seperti dapat dilihat pada Gambar 2 dan Gambar 3.

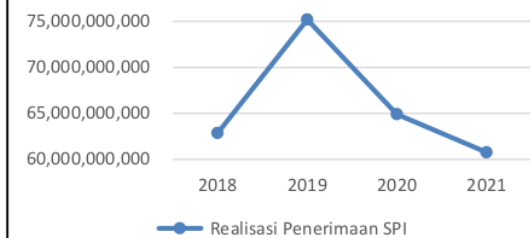


Gambar 2. Grafik Realisasi Penerimaan UKT

Pada gambar di atas terlihat pola data penerimaan UKT adalah pola data trend meningkat dimana setiap tahunnya terjadi peningkatan realisasi penerimaan UKT.

Anom Manuaba: Analisis Peramalan Penerimaan Negara ...

## Realisasi Penerimaan SPI



Gambar 3. Grafik Realisasi Penerimaan SPI

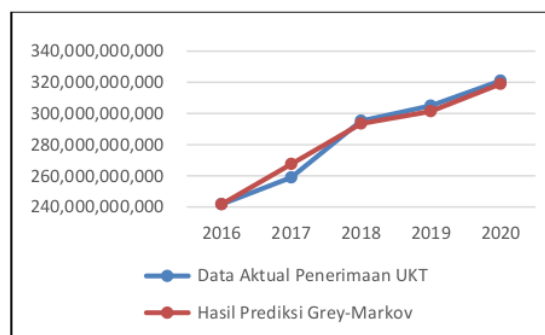
Pada gambar di atas terlihat pola data penerimaan SPI adalah pola data fluktuatif dimana terjadi peningkatan dan penurunan yang cukup besar pada realisasi penerimaan SPI.

Data yang digunakan untuk model peramalan pada penerimaan UKT yaitu data penerimaan UKT tahun 2016 sampai tahun 2020, sedangkan penerimaan UKT tahun 2021 digunakan untuk uji tingkat akurasi peramalan. Data yang digunakan untuk model peramalan pada penerimaan SPI yaitu data penerimaan SPI tahun 2018 sampai tahun 2020, sedangkan penerimaan SPI tahun 2021 digunakan untuk uji tingkat akurasi peramalan.

## B. Peramalan Model Grey-Markov

Peramalan menggunakan model Grey-Markov melibatkan hasil prediksi dari model Grey (1,1) yang akan dimodifikasi menggunakan analisis rantai Markov (Markov Chain). Hasil peramalan dari model Grey (1,1) akan menjadi sebuah barisan data baru. Selanjutnya akan ditentukan jumlah keadaan (state) dan batasan dari setiap keadaan tersebut berdasarkan nilai *error relative*.

Nilai prediksi yang didapat setelah melakukan perhitungan menggunakan metode Grey-Markov dapat dilihat pada Gambar 4 dan Gambar 5.



Gambar 4. Grafik Perbandingan Data Aktual dan model Grey-Markov untuk Penerimaan UKT

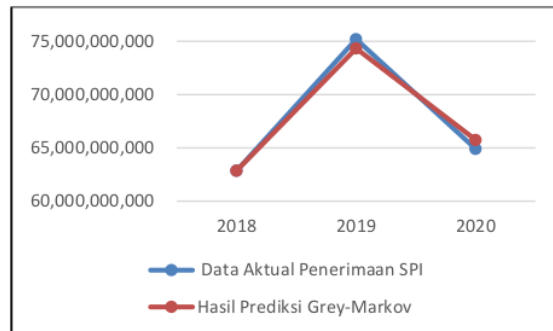
Pada gambar di atas terlihat garis hasil prediksi Grey-Markov terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis

p-ISSN:1693 – 2951; e-ISSN: 2503-2372



9 772503 237160

data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan UKT.



Gambar 5. Grafik Perbandingan Data Aktual dan model *Grey-Markov* untuk Penerimaan SPI

Pada gambar di atas terlihat garis hasil prediksi *Grey-Markov* terdapat beberapa jarak tetapi tetap mendekati garis data aktual yang berarti hasil prediksi *Grey-Markov* mendekati nilai aktualnya untuk penerimaan SPI.

Penerimaan UKT dan penerimaan SPI yang diuji yaitu pada tahun 2021, dimana data asli yang digunakan untuk penerimaan UKT adalah data mulai tahun 2016-2020. Maka dari itu, jumlah transisi dari tahun 2016 ke tahun 2021 untuk penerimaan UKT adalah lima kali transisi. Untuk penerimaan SPI, data asli yang digunakan adalah data mulai tahun 2018-2020, maka dari itu jumlah transisi dari tahun 2018 ke tahun 2021 untuk penerimaan SPI adalah tiga kali transisi.

Hasil prediksi penerimaan UKT dan penerimaan SPI tahun 2021 berdasarkan model *Grey-Markov* ditampilkan pada Tabel III.

TABEL III  
HASIL PREDIKSI TAHUN 2021 MODEL *GREY-MARKOV*

Tahun	Penerimaan UKT	Penerimaan SPI
2021	341.286.954.463,84	60.564.779.811,73

Berdasarkan hasil prediksi dari model *Grey-Markov* yang ditampilkan pada Tabel III, maka langkah selanjutnya adalah menguji seberapa akurat hasil prediksi dengan membandingkan data aktual yang telah kita miliki sebelumnya. Metode dalam menghitung tingkat akurasi yang digunakan dalam penelitian ini adalah MAPE (*Mean Absolute Percentage Error*) berdasarkan Persamaan (1). Hasil uji akurasi prediksi oleh model *Grey-Markov* ditampilkan pada Tabel IV.

TABEL IV  
TINGKAT AKURASI PERAMALAN MODEL *GREY-MARKOV*

Variabel	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	0,118	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	0,319	Sangat Akurat

Pada tabel di atas menunjukkan bahwa nilai uji MAPE untuk variabel penerimaan UKT dan penerimaan SPI kurang dari 10 Persen artinya hasil peramalan sangat akurat untuk

peramalan model *Grey-Markov*. Dari hasil tingkat akurasi tersebut menunjukkan bahwa model *Grey-Markov* pada peramalan penerimaan UKT dan penerimaan SPI bekerja dengan sangat baik.

### C. Peramalan Model ANFIS

#### 1) Penentuan Input dan Target Output

Nilai *input* pada peramalan model ANFIS ini menggunakan data pada Tabel II dan nilai target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov*. Untuk peramalan penerimaan UKT, menggunakan *input* jumlah mahasiswa dan realisasi penerimaan UKT, target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov* untuk penerimaan UKT. Kombinasi *input* dan target *output* untuk peramalan penerimaan UKT dapat dilihat pada Tabel V.

TABEL V  
KOMBINASI *INPUT* DAN TARGET *OUTPUT* PENERIMAAN UKT

Tahun	Input		Target Output
	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan UKT	
2016	50.151	241.755.370.877	241.742.874.744
2017	47.871	258.938.302.504	267.550.199.636
2018	50.116	295.248.035.504	293.519.221.135
2019	49.804	304.977.873.501	301.380.178.924
2020	51.193	320.992.204.000	318.980.854.665

Untuk peramalan penerimaan SPI, menggunakan *input* jumlah mahasiswa dan realisasi penerimaan SPI, target *output* menggunakan nilai prediksi *Grey-Markov* untuk penerimaan SPI. Kombinasi *input* dan target *output* untuk peramalan penerimaan SPI dapat dilihat pada Tabel VI.

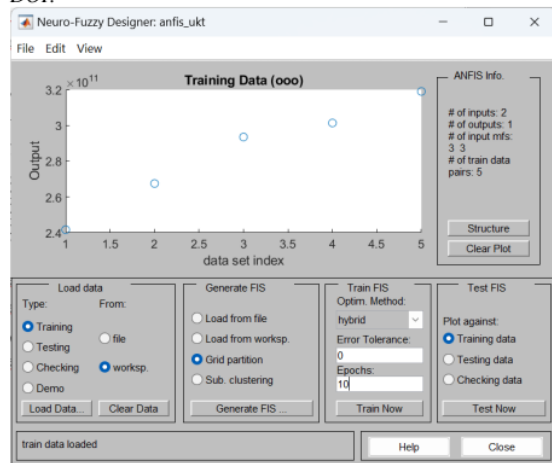
TABEL VI  
KOMBINASI *INPUT* DAN TARGET *OUTPUT* PENERIMAAN SPI

Tahun	Input		Target Output
	Jumlah Mahasiswa	Penerimaan SPI	
2018	50.116	62.859.288.800	62.860.752.824
2019	49.804	75.192.369.891	74.328.327.514
2020	51.193	64.903.815.000	65.746.242.845

#### 2) Pelatihan Model

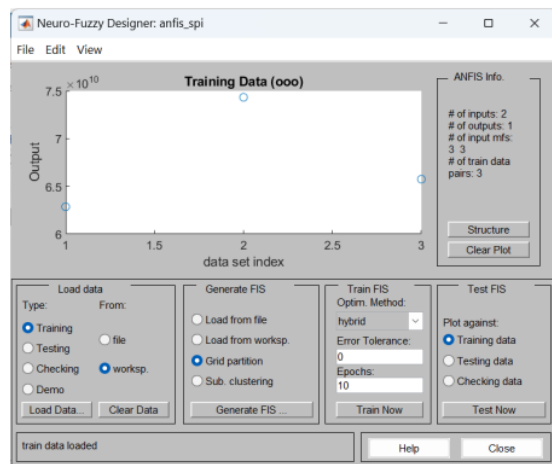
Pelatihan model peramalan ANFIS ini menggunakan 30-tuan aplikasi MatLab yang sudah memiliki modul ANFIS. Langkah pertama yang dilakukan adalah memanggil data yang sudah 14 siapkan. Hasil pemanggilan data untuk penerimaan 29 T dapat dilihat pada Gambar 6 dan untuk penerimaan SPI dapat dilihat pada Gambar 7.

Pada gambar di bawah terlihat data input penerimaan UKT memiliki pola data trend yang cenderung meningkat. Jumlah data yang digunakan untuk penerimaan UKT adalah 5 baris data.



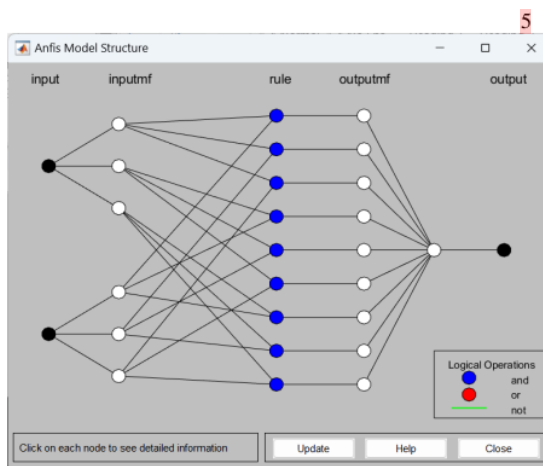
Gambar 6. Pemanggilan Data untuk Penerimaan UKT

Sedangkan pada gambar dibawah terlihat data input penerimaan SPI memiliki pola data yang fluktuatif naik dan turun. Jumlah data yang digunakan untuk penerimaan SPI adalah 3 baris data.



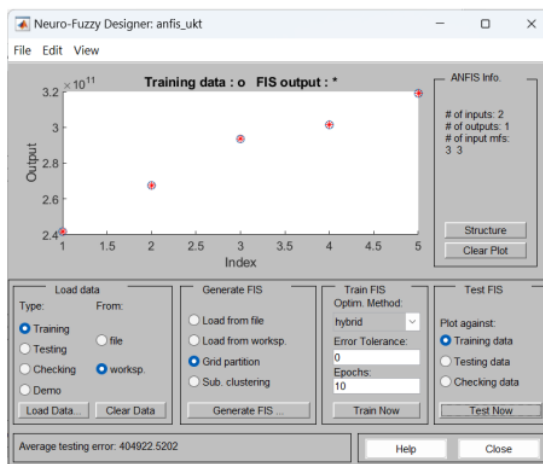
Gambar 7. Pemanggilan Data untuk Penerimaan SPI

Struktur yang dihasilkan dari kombinasi input dan target output model ANFIS dapat dilihat pada Gambar 8. Terlihat bahwa struktur ANFIS terdiri dari dua input, dengan masing-masing terdiri dari 3 Membership Function. Terdapat rule sebanyak 9 buah, dengan operator and. ANFIS terdiri dari satu output dengan output MF yang terbentuk sebanyak 9 buah. Garis-garis yang menghubungkan antar node menunjukkan sebuah rule yang bersesuaian.



Gambar 8. Struktur Model ANFIS

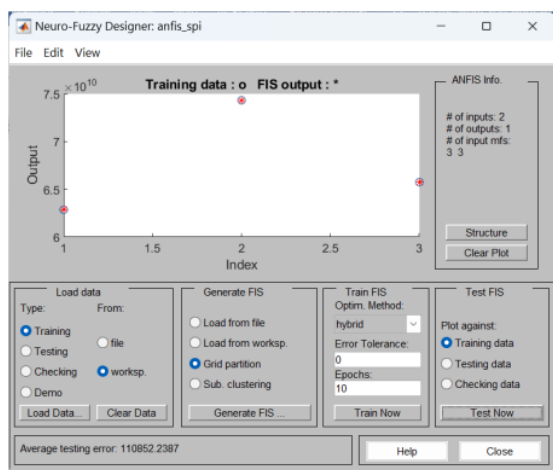
Pada pelatihan ini, penentuan derajat keanggotaannya menggunakan fungsi anggota *generalized bell*. Toleransi error yang diinginkan adalah 0 dan epochs atau perulangan pelatihan meng<sup>13</sup>kan 10 kali, sehingga didapatkan hasil pelatihan seperti pada Gambar 9 dan Gambar 10.



Gambar 9. Hasil Pelatihan Data ANFIS Penerimaan UKT

Pada gambar di atas untuk pelatihan penerimaan UKT dan pada gambar di bawah untuk pelatihan penerimaan SPI terlihat data input dan output hasil pelatihan terdapat pada titik yang hampir sama, artinya ANFIS yang kita latih telah dapat memetakan input terhadap output dengan baik.





Gambar 10. Hasil Pelatihan Data ANFIS Penerimaan SPI

### 3) Peramalan

Setelah melakukan pelatihan dan mendapatkan ANFIS yang kita latih telah dapat memetakan input terhadap output dengan baik, selanjutnya melakukan peramalan tahun 2021 untuk penerimaan UKT dan penerimaan SPI. Untuk penerimaan UKT, menggunakan jumlah mahasiswa sebanyak 52.534 dan Penerimaan UKT sejumlah 341.690.982.009. Untuk penerimaan SPI, menggunakan jumlah mahasiswa sebanyak 52.534 dan Penerimaan SPI sejumlah 60.758.19.000. Hasil dari peramalan menggunakan model ANFIS yang telah dibuat sebelumnya dapat dilihat pada Tabel VII.

TABEL VII  
HASIL PREDIKSI TAHUN 2021 MODEL ANFIS

Tahun	Penerimaan UKT	Penerimaan SPI
2021	324.681.955.164	74.969.767.994

Selanjutnya adalah menguji seberapa akurat hasil prediksi dengan membandingkan data aktual yang telah kita miliki sebelumnya. Metode dalam menghitung tingkat akurasi yang digunakan dalam penelitian ini adalah MAPE (*Mean Absolute Percentage Error*) berdasarkan Persamaan (1). Hasil uji akurasi prediksi oleh model ANFIS ditampilkan pada Tabel VIII.

TABEL VIII  
TINGKAT AKURASI PERAMALAN MODEL ANFIS

Variabel	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	4,978	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	23,390	Kurang Akurat

Pada tabel di atas menunjukkan bahwa nilai uji MAPE untuk variabel penerimaan UKT kurang dari 10 persen artinya hasil peramalan sangat akurat, sedangkan untuk variabel penerimaan SPI, nilai uji MAPE diatas 20 persen yang artinya hasil peramalannya kurang akurat. Dari hasil tingkat akurasi tersebut menunjukkan bahwa model ANFIS pada peramalan

penerimaan UKT bekerja dengan sangat baik dan pada penerimaan SPI bekerja kurang baik.

### D. Perbandingan Tingkat Akurasi Peramalan

Perbandingan tingkat akurasi peramalan model *Grey-Markov* dengan model ANFIS dapat dilihat pada Tabel IX.

TABEL IX  
PERBANDINGAN TINGKAT AKURASI PERAMALAN

Variabel	Metode <i>Grey-Markov</i>		Metode ANFIS	
	MAPE (Persen)	Keterangan	MAPE (Persen)	Keterangan
Penerimaan UKT	0,118	Sangat Akurat	4,978	Sangat Akurat
Penerimaan SPI	0,319	Sangat Akurat	23,39	Kurang Akurat

Dari tabel di atas terlihat bahwa untuk variabel penerimaan UKT, metode *Grey-Markov* dan metode ANFIS sama-sama mendapatkan hasil yang sangat akurat. Dibandingkan dari nilai MAPE yang didapat, metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai 0,118% sedangkan metode ANFIS mendapatkan nilai 4,978% yang artinya walaupun sama-sama mendapatkan hasil sangat akurat, tetapi metode *Grey-Markov* mendapatkan nilai MAPE yang lebih kecil yang berarti lebih akurat dibandingkan dengan metode ANFIS dalam perhitungan peramalan penerimaan UKT, sehingga metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan UKT.

Pada variabel penerimaan SPI, metode *Grey-Markov* mendapatkan hasil yang sangat akurat dengan nilai MAPE 0,319% sedangkan metode ANFIS mendapatkan hasil yang kurang akurat dengan nilai MAPE 23,39% yang berarti bahwa metode *Grey-Markov* lebih baik dalam melakukan peramalan penerimaan SPI.

### V. KESIMPULAN

Dari hasil pembahasan di atas dapat disimpulkan bahwa pada peramalan penerimaan UKT dan peramalan penerimaan SPI, metode *Grey-Markov* lebih baik dibandingkan dengan metode ANFIS. Ini sesuai dengan penelitian sebelumnya [15] yang menunjukkan bahwa metode *Grey-Markov* memiliki keunggulan dalam melakukan peramalan dengan sumber data yang sedikit, sedangkan metode ANFIS dapat bekerja dengan baik apabila terdapat banyak data sampel dan tipe data bersifat stasioner. Sehingga metode *Grey-Markov* dapat disarankan untuk dapat digunakan sebagai metode peramalan penerimaan UKT dan penerimaan SPI di Universitas Udayana.

### REFERENSI

- [1] A. Ahdika, "Model Grey (1,1) dan Grey-Markov pada Peramalan Realisasi Penerimaan Negara," *J. Fourier*, vol. 7, no. 1, pp. 1–12, 2018, doi: 10.14421/fourier.2018.71.1-12.
- [2] L. Latipah, S. Wahyuningsih, and S. Syaripuddin, "Peramalan Pendapatan Asli Daerah Provinsi Kalimantan Timur Menggunakan Model Grey-Markov (1,1)," *Jambura J. Math.*, vol. 1, no. 2, pp. 89–103, 2019, doi: 10.34312/jjom.v1i2.2347.
- [3] Ida Ayu Masyuni, "Peramalan Menggunakan Metode Holt-Winters Untuk Pengujian Kendaraan Bermotor (Studi Kasus: Pengujian Kendaraan Bermotor Kabupaten Tabanan)," *J. SPEKTRUM*, vol. 6, no. 3, pp. 27–34, 2019.

- [4] A. Aryati, I. Purnamasari, and Y. N. Nasution, "Peramalan dengan Menggunakan Metode Holt-Winters Exponential Smoothing (Studi Kasus: Jumlah Wisatawan Mancanegara yang Berkunjung Ke Indonesia) Forecasting using the method of Holt-Winters Exponential Smoothing (Case Study: Number of Foreign Tourists Visi)," *J. EKSPONENSIAL*, vol. 11, no. 1, pp. 99–105, 2020.
- [5] F. A. Widjajati and E. Fani, "Menentukan Penjualan Produk Terbaik di Perusahaan X Dengan Metode Winter Eksponensial Smoothing Dan Metode Event Based," *Limits J. Math. Its Appl.*, vol. 14, no. 1, pp. 25–35, 2017, [Online]. Available: <http://iptek.its.ac.id/index.php/limits/article/view/2127>.
- [6] W. Handoko, "Prediksi Jumlah Penerimaan Mahasiswa Baru Dengan Metode Single Exponential Smoothing (Studi Kasus: Amik Royal Kisaran)," *JURTEKSI (Jurnal Teknol. dan Sist. Informasi)*, vol. 5, no. 2, pp. 125–132, 2019, doi: 10.33330/jurteks.v5i2.356.
- [7] Y. Asri and D. Pemana, "Peramalan Penerimaan Pajak Negara Indonesia Tahun 2019 Menggunakan Metode Pemulusan Eksponensial Ganda Tipe Brown," *UNP J. Math.*, pp. 70–74, 2019, [Online]. Available: <http://ejournal.unp.ac.id/students/index.php/mat/article/view/6321%0Ahttp://ejournal.unp.ac.id/students/index.php/mat/article/viewFile/6321/3228>.
- [8] I. G. N. R. D. Widhura, M. Sudarma, and R. S. Hartati, "Penentuan Target Pajak Kendaraan Bermotor Di Provinsi Bali Menggunakan ARIMA Dan Algoritma Genetik," *Maj. Ilm. Teknol. Elektro*, vol. 17, no. 3, pp. 345–352, 2018, doi: 10.24843/mite.2018.v17i03.p07.
- [9] Y. Pramana, R. S. Hartati, and K. Oka Saputra, "Peramalan Penerbitan Ijin Mendirikan Bangunan Dengan Single Moving Average Dan Exponential Smoothing," *Maj. Ilm. Teknol. Elektro*, vol. 18, no. 2, pp. 241–248, 2019, doi: 10.24843/mite.2019.v18i02.p13.
- [10] T. N. Putri, A. Yordan, and D. H. Lamkaruna, "Peramalan Penerimaan Mahasiswa Baru Universitas Samudra Menggunakan Metode Regresi Linear Sederhana," *J-TIFA (Jurnal Teknol. Inform.*, vol. 2, no. 1, pp. 21–27, 2019.
- [11] I. Fitria, M. S. K. Alam, and S. Subchan, "Perbandingan Metode ARIMA dan Exponential Smoothing pada Peramalan Harga Saham LQ45 Tiga Perusahaan dengan Nilai Earning Per Share (EPS) Tertinggi," *Limits J. Math. Its Appl.*, vol. 14, no. 2, pp. 113–125, 2017, doi: 10.12962/limits.v14i2.3060.
- [12] Y. Surya Bhakti, A. Budiman Kusdinar, D. Asril, and A. Sunarto, "Model Peramalan Penerimaan Calon Mahasiswa Menggunakan Metode Regresi," *J. Ilm. Komput.*, vol. 16, no. 2, pp. 113–120, 2020.
- [13] A. R. Lasri Nijal, Roki Hardianto, "Peramalan Penerimaan Karyawan PT. Cipta Persada Infrastruktur Menggunakan Monte Carlo," *J. Sist. Inf.*, vol. 3, no. 2, pp. 98–115, 2020.
- [14] D. A. Setiawan, S. Wahyuningsih, and R. Goejantoro, "Peramalan Produksi Kelapa Sawit Menggunakan Winter's dan Pegel's Exponential Smoothing dengan Pemantauan Tracking Signal," *Jambura J. Math.*, vol. 2, no. 1, pp. 1–14, 2020, doi: 10.34312/jjom.v2i1.2320.
- [15] I. D. N. Anom Manuaba, I. B. Gede Manuaba, and M. Sudarma, "Komparasi Metode Peramalan Grey dan Grey- Markov untuk mengetahui Peramalan PNB di Universitas Udayana," vol. 21, no. 1, pp. 83–88, 2022.
- [16] L. D. Immawan and A. Ahdika, "Comparison of Grey-Markov (1,1), Grey-Markov (2,1), and moving average methods in forecasting small sized data of the unit price of materials in batam," *AIP Conf. Proc.*, vol. 2021, no. 2018, 2018, doi: 10.1063/1.5062783.
- [17] A. Muqtadir, S. Suryono, and V. Gunawan, "The Implementation of Grey Forecasting Model for Forecast Result's Food Crop Agricultural," *Sci. J. Informatics*, vol. 3, no. 2, pp. 159–166, 2016, doi: 10.15294/sji.v3i2.7912.
- [18] I. Sidiq, E. Febianti, and P. F. Ferdinant, "Peramalan Kebutuhan Konsumsi Listrik Menggunakan Grey Prediction Model," *J. Tek. Ind.*, vol. 1, no. 1, pp. 1–6, 2013, [Online]. Available: <http://jurnal.untirta.ac.id/index.php/jti/article/view/109>.
- [19] I. N. Z. S. M. Nurfitri Imro'ah, "Peramalan Harga Emas Batangan Menggunakan Metode Grey Double Exponential Smoothing," *Bimaster Bul. Ilm. Mat. Stat. dan Ter.*, vol. 9, no. 4, pp. 497–504, 2020, doi: 10.26418/bbimst.v9i4.42280.
- [20] G. F. Fitri, F. Agustina, and R. Marwati, "Penerapan Metode Grey System Pada Peramalan Produk Olefins (Studi Kasus PT. Chandra Asri Petrochemical Tbk)," *EurekaMatika*, vol. 6, no. 2, pp. 52–63, 2018.
- [21] A. Fitro, Rudianto, and H. Prasetyo, "Implementasi Metode Grey Verhulst Untuk Mendukung Kebijakan Dalam Mengantisipasi Mahasiswa Dropout," vol. 3, no. 02, pp. 180–187, 2021.
- [22] B. H. S. Atma and S. Sugiyarto, "Adaptive neuro fuzzy inference system untuk peramalan jumlah wisatawan," *J. Ilm. Mat.*, vol. 7, no. 1, p. 1, 2020, doi: 10.26555/konvergensi.v7i1.19195.
- [23] I. G. B. Ngurah Diksa, "Peramalan Gelombang Covid 19 Menggunakan Hybrid Nonlinear Regression Logistic – Double Exponential Smoothing di Indonesia dan Prancis," *Jambura J. Math.*, vol. 3, no. 1, pp. 37–51, 2021, doi: 10.34312/jjom.v3i1.7771.
- [24] H. W. Tresnani, A. Sihabuddin, and K. Mustofa, "Optimasi Parameter Pada Metode Peramalan Grey Holt - Winter Exponential Smoothing Dengan Golden Section," *Berk. MIPA*, vol. 25, no. 3, pp. 312–325, 2018.
- [25] D. I. Purnama and O. P. Hendarsin, "Peramalan Jumlah Penumpang Berangkat Melalui Transportasi Udara di Sulawesi Tengah Menggunakan Support Vector Regression (SVR)," *Jambura J. Math.*, vol. 2, no. 2, pp. 49–59, 2020, doi: 10.34312/jjom.v2i2.4458.

Anom Manuaba: Analisis Peramalan Penerimaan Negara ...

p-ISSN:1693 – 2951; e-ISSN: 2503-2372



# Analisis Peramalan Penerimaan Negara Bukan Pajak Menggunakan Metode Grey-Markov Dan ANFIS

## ORIGINALITY REPORT

16%

SIMILARITY INDEX

16%

INTERNET SOURCES

5%

PUBLICATIONS

4%

STUDENT PAPERS

## PRIMARY SOURCES

1	Submitted to Udayana University Student Paper	2%
2	sonoku.com Internet Source	2%
3	www.scilit.net Internet Source	1%
4	fourier.or.id Internet Source	1%
5	journal.uad.ac.id Internet Source	1%
6	ejurnal.ung.ac.id Internet Source	1%
7	doi.org Internet Source	1%
8	docplayer.info Internet Source	1%
9	text-id.123dok.com Internet Source	1%

10	<a href="http://ejurnal.mercubuana-yogya.ac.id">ejurnal.mercubuana-yogya.ac.id</a> Internet Source	1 %
11	Submitted to Universitas Gunadarma Student Paper	<1 %
12	<a href="http://journal.unhas.ac.id">journal.unhas.ac.id</a> Internet Source	<1 %
13	<a href="http://eprints.uty.ac.id">eprints.uty.ac.id</a> Internet Source	<1 %
14	<a href="http://journals.itb.ac.id">journals.itb.ac.id</a> Internet Source	<1 %
15	Iin Mutmainah, Yunita Yunita. "Penerapan Metode Topsis Dalam Pemilihan Jasa Ekspedisi", Jurnal Sisfokom (Sistem Informasi dan Komputer), 2021 Publication	<1 %
16	<a href="http://media.neliti.com">media.neliti.com</a> Internet Source	<1 %
17	<a href="http://jurnal.syntax-idea.co.id">jurnal.syntax-idea.co.id</a> Internet Source	<1 %
18	<a href="http://nanopdf.com">nanopdf.com</a> Internet Source	<1 %
19	<a href="http://widuri.raharja.info">widuri.raharja.info</a> Internet Source	<1 %
20	<a href="http://www.scribd.com">www.scribd.com</a> Internet Source	<1 %

21	123dok.com Internet Source	<1 %
22	Muhdar HM, Roni Mohamad, Muhtar Muhtar, Wahyuddin Maguni, Rahma St, Hamdan Mohamad. "The Covid-19 Pandemic Impact on the Absorption of Non-Tax State Revenue Budget: A Study in Gorontalo Province National Land Agency Region", Research Square, 2021 Publication	<1 %
23	baguscahyopambudi76.blogspot.com Internet Source	<1 %
24	docobook.com Internet Source	<1 %
25	docplayer.org Internet Source	<1 %
26	id.scribd.com Internet Source	<1 %
27	malangkota.go.id Internet Source	<1 %
28	repository.narotama.ac.id Internet Source	<1 %
29	www.researchgate.net Internet Source	<1 %
30	repository.ub.ac.id	

Exclude quotes      On  
Exclude bibliography      On

Exclude matches      Off