**LAPORAN AKHIR**

**PENELITIAN INTERNAL**

**PEMODELAN BERBASIS DATA UNTUK MEMPREDIKSI GAJI BERDASARKAN FAKTOR-FAKTOR SPESIFIK DENGAN PENDEKATAN *MACHINE LEARNING***



**Oleh:**

|  |  |
| --- | --- |
| **Syafrial Fachri Pane, ST., M.T.I., EBDP** | **0416048803** |
| **Amri Yanuar, ST., M.OT** | **0412018603** |

**PROGRAM DIPLOMA IV TEKNIK INFORMATIKA**

**POLITEKNIK POS INDONESIA**

**TAHUN 2022**

# HALAMAN PENGESAHAN

# HALAMAN KETERLIBATAN MAHASISWA DALAM PENELITIAN

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| **No.** | **Nama Mahasiswa** | **NPM** | **Keterlibatan** | **Paraf** |
| 1. | Bachtiar Ramadhan | 1204077 | Pemograman |  |
| 2. | Nur Tri Ramadhanti Adiningrum | 1204061 | Analisi dan pengumpulan data |  |
| 3. | M. Rizky | 1194021 | Data Engineer |  |

Bandung, 14 Maret 2022

Ketua Peneliti

**Syafrial Fachri Pane, ST., M.T.I., EBDP**

**NIK. 117.88.233**

# ABSTRAK

Perkembangan ilmu pengetahuan dan teknologi pada Revolusi Industri 4.0 semakin berkembang pesat. Perubahan karakteristik pekerjaan adalah salah satu dampak tersendiri dari datangnya revolusi industri 4.0. Tentunya perusahaan perlu memiliki keunggulan manajemen yang efektif dalam menghadapi hal tersebut. Dengan demikian salah satu aspek yang berpengaruh besar terhadap kemajuan dan keberhasilan sebuah perusahaan adalah kinerja karyawannya. Oleh karena itu, penentuan gaji yang tepat oleh perusahaan adalah faktor internal terhadap kemajuan perusahaan. Sangat disayangkan, perkembangan perusahaan saat ini belum memliki suatu media keputusan untuk melakukan prediksi gaji karyawan berdasarkan kualitas data. Namun, untuk membuat keputusan bagaimana cara menentukan gaji karyawan dengan optimal perlu mempertimbangkan faktor-faktor lainya karena faktor tersebut merupakan bobot penilaian untuk mengukur kelayakan karyawan mendapatkan gaji.

Oleh karena itu, tujuan utama penelitian ini adalah membuat model prediksi gaji karyawan berdasarkan data. Karakteristik data yang digunakan terdiri dari umur, job level, total lama bekerja, masa bakti yang disebut faktor-faktor spesifik. Selanjutnya faktor-faktor spesifik akan diuji validitas dan korelasinya menggunakan pendekatan *machine learning* dengan metode *regression*. Tentunya hasil prediksi gaji karyawan perlu divisualisasikan secara realtime untuk dapat digunakan oleh perusahaan dalam menentukan keputusan dengan cepat. visualisasi hasil prediksi tersebut akan ditampilkan berbasis *web base* dengan framework Django. Rencana Keluaran penelitian ini adalah jurnal nasional terakreditasi SINTA 3, HAKI dan Buku ISBN yang diimplementasikan untuk referensi praktikum pada matakuliah Database di Prodi D4 Teknik Informatika Politeknik Pos Indonesia.

Kata Kunci : Pemodelan, Prediksi, Gaji, Regresi, faktor-faktor spesifik, *Machine Learning*

# PRAKATA

# DAFTAR ISI

[HALAMAN PENGESAHAN i](#_Toc103867179)

[HALAMAN KETERLIBATAN MAHASISWA DALAM PENELITIAN ii](#_Toc103867180)

[ABSTRAK iii](#_Toc103867181)

[PRAKATA iv](#_Toc103867182)

[DAFTAR ISI v](#_Toc103867183)

[DAFTAR TABEL vii](#_Toc103867184)

[DAFTAR GAMBAR viii](#_Toc103867185)

[DAFTAR LAMPIRAN ix](#_Toc103867186)

[BAB I PENDAHULUAN 1](#_Toc103867187)

[1.1 Latar Belakang Penelitian 1](#_Toc103867188)

[1.2 Identifikasi Masalah 2](#_Toc103867189)

[1.3 Rancangan Hipotesis Penelitian 2](#_Toc103867190)

[1.4 Ruang Lingkup Penelitian 3](#_Toc103867191)

[1.5 Sistematika Penulisan 3](#_Toc103867192)

[BAB II TINJAUAN PUSTAKA 5](#_Toc103867193)

[2.1 State of The Art (SoTA) 5](#_Toc103867194)

[2.2 Tinjauan Pustaka 7](#_Toc103867195)

BAB III [TUJUAN DAN MANFAAT 12](#_Toc103867209)

[3.1 Tujuan dan Manfaat Penelitian 12](#_Toc103867210)

[3.1.1 Tujuan Penelitian 12](#_Toc103867211)

[3.1.2 Manfaat Penelitian 13](#_Toc103867212)

[BAB IV METODE PENELITIAN 14](#_Toc103867213)

[4.1 Diagram Alur Metodologi Penelitian 14](#_Toc103867214)

[4.1.1 Diagram Alur Utama 14](#_Toc103867215)

BAB V [HASIL DAN LUARAN YANG DICAPAI 17](#_Toc103867217)

[5.1 Kegiatan dan Hasil Pelaksanaan 17](#_Toc103867218)

[5.2 Luaran yang Dicapai 19](#_Toc103867219)

[DAFTAR PUSTAKA 21](#_Toc103867220)

[LAMPIRAN-LAMPIRAN 25](#_Toc103867221)

# DAFTAR TABEL

[Tabel 2.1 Penelitian Terkait 7](#_Toc103865754)

[Tabel 4.1 Penjelasan Diagram Alur Metodologi Penelitian 15](#_Toc103867102)

[Tabel 5.1 Luaran dan Target Capaian 20](#_Toc103867130)

# DAFTAR GAMBAR

[Gambar 4.1 Gambar Diagram Alur Metodologi Penelitian 14](#_Toc103865095)

# DAFTAR LAMPIRAN

[Lampiran 1 Susunan Organisasi Tim Peneliti dan Pembagian Tugas 25](#_Toc103866735)

[Lampiran 2 Biodata Ketua dan Anggota Pengusul 26](#_Toc103866736)

[Lampiran 3 Surat Pernyataan Ketua Penelitian 36](#_Toc103866737)

[Lampiran 4 Penggunaan Anggaran 37](#_Toc103866738)

[Lampiran 5 Bukti Penerimaan Artikel Ilmiah (LOA) atau URL dan Screenshoot Halaman Jurnal yang Sudah Dipublikasi 38](#_Toc103866739)

[Lampiran 6 Format Catatan Harian (Logbook) 39](#_Toc103866740)

[Lampiran 7 Poster 40](#_Toc103866741)

# BAB I PENDAHULUAN

## Latar Belakang Penelitian

Perkembangan ilmu pengetahuan dan teknologi pada Revolusi Industri 4.0 semakin berkembang pesat. Revolusi Industri 4.0 sendiri mulai terjadi melalui rekayasa intelegensia dan internet of thing sebagai tulang punggung pergerakan dan konektivitas antara manusia dengan mesin[1]. Sehingga, terdapat penggabungan teknologi digital dan internet dengan industri konvensional, yang bertujuan untuk meningkatkan produktivitas, efisiensi dan layanan konsumen secara signifikan[2]. Era revolusi ini akan mendisrupsi berbagai kegiatan diberbagai bidang seperti pada bidang teknologi, ekonomi, sosial, dan politik[1]. Saat ini, kehidupan berada diawal revolusi yang secara mendasar mengubah cara hidup, bekerja, dan berhubungan satu sama lain[3].

Perubahan karakteristik pekerjaan adalah salah satu dampak tersendiri dari datangnya revolusi industri 4.0[4]. Karakteristik pekerjaan yang berubah akan mendisrupsi pekerjaan yang telah ada dan menggantikanya dengan pekerjaan dengan karakteristik baru [5]. Karakteristik baru pada pekerjaan juga membutuhkan kompetensi baru kepada para pekerja[6]. Tentunya perusahaan harus siap untuk saling bersaing dengan perusahaan yang lain[7]. Selanjutnya, perusahaan perlu memiliki keunggulan dan manajemen yang efektif untuk menghadapi persaingan tersebut[7]. Dengan demikian salah astu aspek yang berpengaruh besar terhadap kemajuan dan keberhasilan sebuah perusahaan adalah kinerja karyawannya[7]. Walaupun perusahaan tersebut memiliki teknologi yang canggih, namun tidak terdapat tenaga kerja didalamnya, perusahaan tidak akan dapat mencapai tujuannya[7].

Oleh karena itu, penentuan gaji yang tepat oleh perusahaan kepada karyawan adalah salah satu faktor yang berpengaruh secara internal terhadap kemajuan perusahaan. Selain itu, perusahaan juga harus bersedia mengeluarkan gaji bonus bagi karyawannya yang telah bekerja dengan maksimal dan sesuai dengan apa yang dibutuhkan oleh sebuah perusahaan. Sangat disayangkan, perkembangan perusahaan saat ini belum memliki suatu media keputusan untuk melakukan dua prediksi gaji karyawan berdasarkan kualitas data. Berdasarkan hal tersebut, pentingnya studi ini, tidak hanya digunakan untuk penetapan gaji saja, tetapi juga menjadi studi terkait pemodelan prediksi penggajian secara umum dimasa yang akan datang. Urgensi pada penelitian ini adalah pemodelan yang dibuat dapat digunakan sebagai tools untuk menentukan gaji karyawan.

Karakteristik data yang digunakan terdiri dari umur, job level, total lama bekerja, masa bakti yang disebut faktor-faktor spesifik. Selanjutnya faktor-faktor tersebut akan diuji validitas dan korelasinya menggunakan pendekatan *machine learning*. Faktor-faktor tersebut akan diambil berdasarkan pedoman interpretasi koefisien korelasi [8]. Untuk menentukan faktor yang dominan terhadap prediksi gaji, maka koefisien korelasi yang akan digunakan adalah tingkat hubungan sedang, kuat, dan sangat kuat. Metode yang digunakan pada *machine learning* yaitu *regression*. *Regression* digunakan untuk melakukan prediksi gaji karyawan. Tentunya hasil prediksi gaji karyawan perlu divisualisasikan secara realtime untuk dapat digunakan oleh perusahaan dalam menentukan keputusan dengan cepat. Visualisasi hasil prediksi tersebut akan ditampilkan berbasis *web base* dengan *framework* Django. Target luaran yang ingin dicapai pada penelitian ini adalah jurnal nasional terakreditasi SINTA 3, HAKI dan Buku ISBN yang diimplementasikan untuk referensi pembelajaran dan pratikum pada matakuliah Database di Program Studi Diploma 4 Teknik Informatika Politeknik Pos Indonesia.

## Identifikasi Masalah

Adapun identifikasi masalah pada penelitian ini sebagai berikut,

1. Bagaimana menganalisa karakterisik dan koelasi data terkait gaji karyawan?
2. Bagaimana membuat model prediksi gaji karyawan berdasarkan kualitas data dengan mempertimbangkan faktor-faktor spesifik?
3. Bagaimana merancang framework yang dinamis untuk menampilkan hasil prediksi gaji?

## Rancangan Hipotesis Penelitian

Adapun rancangan hipotesis pada penelitian ini sebagai berikut

**Hipotesis penelitian/kerja:**

H0 : Tidak ada korelasi faktor-faktor spesifik untuk menentukan gaji karyawan.

H1 : faktor-faktor spesifik mempunyai korelasi positif dan berpotensi menjadi faktor-faktor utama menentukan gaji karyawan.

## Ruang Lingkup Penelitian

Adapun ruang lingkup pada penelitian ini sebagai berikut,

1. Dikarenakan kondisi pandemi, data yang digunakan dalam penelitian ini bersumber dari data kepegawaian disuatu perusahaan.
2. Periode waktu 1 tahun.
3. Bahasa pemograman menggunakan python.
4. Software yang digunakan Jupyiter atau dan google golabs.

## Sistematika Penulisan

Berdasarkan latar belakang dan perumusan masalah diatas, maka penyusunan laporan ini dibuat dalam suatu sistematika yang terdiri dalam lima BAB, yaitu:

**BAB I PENDAHULUAN**

Bab ini berisi penjelasan terkait dengan State of The Art (SOTA) yang menjelaskan mengenai pemaparan teori umum dengan topik yang dibahas secara global dan mengaitkan dengan referensi yang ada. Identifikasi masalah menjelaskan mengenai masalah dalam pemodelan berbasis data untuk memprediksi gaji berdasarkan faktor-faktor spesifik dengan pendekatan machine learning dan memberikan solusi atas masalah tersebut. Ruang lingkup menjelaskan mengenai batasan dalam pemodelan dan aplikasi tersebut. Serta sistematika penulisan menjelaskan tentang isi dari aplikasi tersebut.

**BAB II LANDASAN TEORI**

Bab ini berisi penjelasan mengenai konsep dasar dan pendukung dari sistem yang akan dibangun dengan menggunakan metode tertentu, antara lain State of The Art (SOTA), diagram alur metodologi penelitian, dan penelitian sebelumnya yang berhubungan dengan tema yag di ambil.

**BAB III TUJUAN DAN MANFAAT**

Bab ini berisi penjelasan mengenai solusi dari masalah yang ada dan manfaat dari penelitian yang dilakukan.

**BAB IV METODOLOGI PENELITIAN**

Bab ini berisi penjelasan diagram alur metodologi penelitian beserta tahapan –tahapan diagram alur penelitian untuk menyelesaikan penelitian yang sedang dilakukan sehingga bisa mencapai tujuan yang diharapkan.

**BAB V HASIL DAN LUARAN YANG DICAPAI**

Bab ini berisi penjelasan tentang hasil dan luaran yang dicapai dari penelitian yang dilakukan.

# BAB II TINJAUAN PUSTAKA

## State of The Art (SoTA)

Pada Revolusi Industri 4.0, perkembangan ilmu pengetahuan semakin pesat. Pada saat ini, kehidupan sedang berada pada Revolusi Industri 4.0, dimana pada revolusi ini dapat berdampak dalam perubahan cara hidup, bekerja, dan berhubungan satu sama lain [3]. Salah satu dampak tersendiri dari datangnya Revolusi Industri 4.0 adalah perubahan karakteristik pekerjaan[4]. Karakteristik pekerjaan sebelumnya akan terdisrupsi dengan karakteristik pekerjaan yang baru[5]. Tentunya perusahaan perlu memiliki keunggulan dan manajemen yang efektif untuk saling bersaing dengan perusahaan yang lain[7]. Oleh karena itu, salah satu faktor internal yang dapat berpengaruh adalah penentuan gaji yang tepat oleh perusahaan kepada karyawannya. Sangat disayangkan, perkembangan perusahaan saat ini belum memiliki suatu media keputusan untuk melakukan prediksi gaji karyawan berdasarkan kualitas data. Banyak para peneliti yang telah berkontribusi dalam melakukan analisis untuk menghasilkan sebuah prediksi. Namun, di dalam suatu perusahaan pada umumnya sering terdapat perkembangan dan perubahan data kepegawaian, sehingga diperlukan teknik yang tepat agar dapat memodelkan kondisi untuk menghasilkan keputusan yang optimal. Pendekatan berbasis Machine Learning (ML) merupakan salah satu metode untuk membuat prediksi dan mengekstrak informasi dari data semakin diterapkan di berbagai bidang ehingga metode tersebut dapat digunakan untuk memodelkan atau memprediksi suatu hal seperti gaji[8]. Pendekatan tersebut dapat dioptimalkan dengan memperhatikan faktor-faktor spesifik, yang meliputi umur, job level, total lama bekerja, dan masa bakti. Semakin banyak data relevan yang dilibatkan, luaran berupa kebijakan perusahaan yang dihasilkan akan semakin komprehensif. Banyak penelitian telah dilakukan untuk menilai efek dari faktor tunggal, sementara studi yang ditujukan untuk menilai efek dari berbagai faktor jarang dilakukan[9]. Pada penelitian sebelumnya, sumber informasi data yang relevan digunakan untuk melakukan prediksi gaji dengan satu faktor yaitu pengalaman lama bekerja. Untuk melakukan prediksi gaji pada perusahaan, tentunya diperlukan faktor-faktor lain untuk menghasilkan keputusan yang tepat. Sehingga diperlukan berbagai faktor yang terlibat dalam memodelkan prediksi gaji karyawan agar hasil keputusan dari prediksi tersebut semakin relevan. Regresi linier adalah model algoritma analisis statistik yang melatih kumpulan data dengan [fungsi linier](https://www.sciencedirect.com/topics/computer-science/linear-function" \o "Pelajari lebih lanjut tentang fungsi linier dari Halaman Topik yang dihasilkan AI dari ScienceDirect) untuk menganalisis dan menghitung [risiko sistemik](https://www.sciencedirect.com/topics/engineering/systemic-risk" \o "Pelajari lebih lanjut tentang risiko sistemik dari Halaman Topik yang dihasilkan AI dari ScienceDirect)[10]. Hasil dari model ini dapat digunakan sebagai rekomendasi bagi peneliti untuk melakukan penelitian selanjutnya. Peneliti ini menggunakan metode regresi linier multivariat untuk melakukan proses pemilihan data sesuai dengan kriteria yang dipilih dan ditinjau dengan fokus pada kebijakan dalam melakukan keputusan gaji karyawan disuatu perusahaan berdasarkan faktor-faktor spesifik. Karena penting untuk mempertimbangkan pemilihan variabel dalam [analisis multivariat](https://www.sciencedirect.com/topics/mathematics/multivariate-analysis" \o "Pelajari lebih lanjut tentang analisis multivariat dari Halaman Topik yang dihasilkan AI dari ScienceDirect)[11]. Selain itu, hasil prediksi gaji karyawan perlu divisualisasikan secara realtime untuk dapat digunakan oleh perusahaan dalam menentukan keputusan dengan cepat. Visualisasi hasil prediksi tersebut akan ditampilkan berbasis *web base* dengan framework Django.

Tim peneliti telah mengkaji sejumlah referensi mengenai perkembangan teknologi pada revolusi industry 4.0 yang dapat merubah karakteristik pekerjaan, serta pemodelan untuk prediksi dengan pendekatan machine [3]-[7]. Selain itu, terkait dengan kajian literatur terkait dalam melakukan prediksi, faktor-faktor apa saja yang mempengaruhi dan model machine learning yang digunakan [8]-[31]. Lebih lanjut. Detail dari tiap referensi lainnya ditunjukkan pada tabel.

## Tinjauan Pustaka

Tabel 2.1 Penelitian Terkait

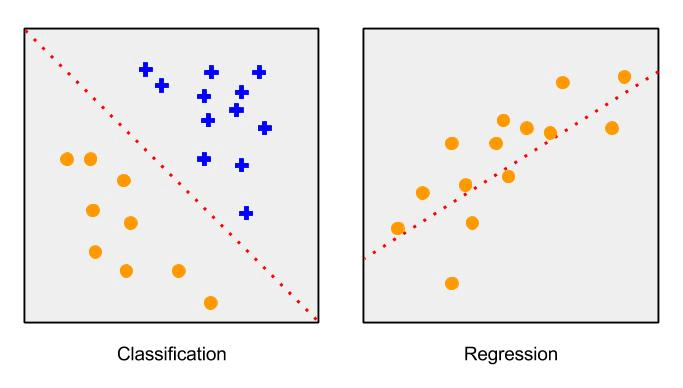
|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| **No.** | **Area Penelitian** | **Tahun** | **Karakteristik Data** | **Metode** | **Model** | **Hasil Penelitian** | **Evaluasi** | | | | |
| **RMSE** | **MSE** | **MAE** | **MAPE** | **ACC** |
| 1. | Analisis dan prediksi fungsional arus lalu lintas.[12] | 2020 | Data arus lalu lintas vehicle speed, flow rate, dan accupancy. | Machine Learning | Multivariate functional linear regression (mFLR) | Analisis dan prediksi berdasarkan data fungsional arus lalu lintas menggunakan model multivariate (Akurasi 95,2% dan Estimasi Standar Error 80.851). |  |  |  |  | 95,2% |
| 2. | Prediksi Neukleofilikitas. [13] | 2021 | Data Mayr (341 titik data nekleofil). | Statistika | Multivariate Linear Regression (MLR) | Analisis dan prediksi berdasarkan data Mayr (341 data neukleofil) menggunakan model multivariate linear regression. | 1,40 | - | - | - | 94,6% |
| 3. | Prediksi Medan Regangan Femoralis. [14] | 2019 | Seluruh tubuh (Wanita, 68 tahun, 53 Kg, 157 cm). | Statistika | Multivariate Linear Regression (MLR) | Model MLR lebih cepat daripada analisis finite-element untuk melakukan prediksi regangan femoralis. | 108 µ | - | - | - | 94% |
| 4. | Pendekatan AI untuk Prediksi Kelas Geokimia Regolith. [15] | 2022 | Data tanah, sedimen sungat dan data geokimia lithochemical. | Machine Learning | Multivariate Adaptive Regression Spline (MARS) | Prediksi menggunakan pendekatan MARS memberikan hasil yang unggul. |  |  |  |  |  |
| 5. | Prediksi untuk memetakan regolith. [16] | 2021 | Data spektrometri sinar gamma udara dalam perangkat lunak GIS. | Statistika | Logika Boolean dan Fuzzy, Multivariate Linear Regression. | Algoritma prediktif membantu dalam pemilihan lokasi target yang lebih cepat untuk eksplorasi mineral di regolith tropis. | 0,585 | - | - | - | 62,4% |
| 6. | Prediksi fraktur rapuh regangan tinggi. [17] | 2022 | Kerusakan berilium billet vakum berilium S200F. | Machine Learning | HOSS (Multivariate Machine Learning) | Model yang dipelajari akurat dalam kesalahan prediksi dan konservatif dalam estimasi ketidakpastian. | - | - | - | - | 98% |
| 7. | Prediksi Pergeseran Angin Irigasi Sprinkler dan Kerugian Penguapan. [18] | 2022 | Data pergeseran angin irigasi sprinkler dan kerugian penguapan. | Machine Learning | Multivariate Adaptive Regression Spline (MARS) | Model komputasi dikembangkan untuk mengelola irigasi sprinkler. | 4,658 | - | 3,387 | - | 85,8% |
| 8. | Prediksi Suhu Interior. [19] | 2022 | Data Eksperimental berupa diode termal pipa panas. | Machine Learning | Multivariate Regression Modelling (MRM) | Prediksi berdasarkan model hybrid (Gabungan Multivariate Regression Modelling dan Machine Learning Modelling). | - | - | - | - | 94,3% |
| 9. | Prediksi komposisi unsur batubara. [20] | 2022 | Data berbagai jenis batubara, termasuk [antrasit](https://www.sciencedirect.com/topics/engineering/anthracite" \o "Pelajari lebih lanjut tentang antrasit dari Halaman Topik yang dihasilkan AI dari ScienceDirect), bituminus, [lignit](https://www.sciencedirect.com/topics/engineering/lignite) , dengan 855 titik data | Machine learning. | Linier multivariat | Prediksi komposisi unsur batubara dengan memecahkan persamaan simultan antara komponen batubara dan komposisi unsur dengan model linier multivariat. | - | - | - | - | 91,9% |
| 10. | Prediksi kebutuhan energi transportasi. [21] | 2021 | Data lembaga statistik Turki, data bank dunia, data direktorat jalan raya Turki | Machine learning. | Multivariate Adaptive Regression Splines | Prediksi kebutuhan energi transportasi dengan menggunakan Multivariate Adaptive Regression Splines sebagai [teknik regresi nonparametrik.](https://www.sciencedirect.com/topics/engineering/regression-technique" \o "Pelajari lebih lanjut tentang teknik regresi dari Halaman Topik yang dihasilkan AI dari ScienceDirect) | 1878,1 | - | - | 7,600 | 91,1% |
| 11. | Prediksi antarmuka formasi geologi. [22] | 2021 | Data lubang bor dari dua lokasi di Singapura | Machine learning. | Multivariate adaptif regresi spline. | prediksi elevasi antarmuka geologis secara spasial dengan model multivariate adaptif regresi spline. | - | - | - | - | - |
| 12. | Prediksi kekuatan tekanan tanah laterit abu tulang. [23] | 2020 | Data tanah laterit yang diperoleh dari Tunga-Maje, Gwagwalada Area Council, Abuja | Machine learning. | Regresi multivariat | Prediksi kekuatan tanah laterit yang distabilisasi dengan abu tulang untuk konstruksi berkelanjutan dengan model regresi multivariat. | - | - | - | - | - |
| 13. | Prediksi sifat fisik biodiesel dan campurannya. [24] | 2020 | Data sampel biodesel yang disintesis dari berbagai minyak olahan | Machine learning. | Regresi multivariat | Prediksi sifat fisik-kimia dari sampel campuran biodiesel berdasarkan data spektroskopi NIR dengan model regresi multivariat. | 0,0133 | - | - | - | - |
| 14. | Prediksi penurunan akibat likuifaksi pada pondasi dangkal. [25] | 2020 | Data gerakan tanah dari enam peristiwa gempa bumi. | Machine learning. | Multivariate adaptive regression splines | Prediksi penurunan yang disebabkan oleh likuifaksi pada pondasi dangkal dengan menggunakan model Multivariate adaptive regression splines. | - | - | - | - | 88,4% |
| 15. | Estimasi status kesehatan baterai Lithium-ion. [26] | 2022 | Baterai ion lithium | Machine learning. | Bayesian multivariate linear regression | Mengukur penurunan kapasitas baterai menggunakan indikator kesehatan dengan model bayesian multivariate linear regression. | 0,7791 | - | 0,648 | - | 96,7% |
| 16. | Prediksi waktu tunda untuk sistem telerobot luar angkasa. [27] | 2020 | Setiap bagian waktu tunda di sistem telerobot luar angkasa | Machine Learning | Modified sparse multivariate linear regressive (SMLR) | Prediksi waktu tunda untuk sistem telerobot luar angkasa dengan model Modified sparse multivariate linear regressive (SMLR) | - | - | - | - | - |
| 17. | Framework untuk integrasi data lingkungan. [28] | 2022 | Data lingkungan | Machine Learning | BASIN-3D | Integrasi data hidrologi pendekatan integrasi dan data deret waktu dengan data BASIN-3D Python dan BASIN-3D Django. | - | - | - | - | - |
| 18. | Komputasi cloud untuk fasilitas sinyal digital biomedis. [29] | 2021 | Data biomedis | Machine Learning | Code-free cloud computing | Mmenyediakan layanan yang mampu menangani dan memproses data biomedis melalui code-free interface dengan framework Django. | - | - | - | - | - |
| 19. | Aplikasi Web Prediksi Diabetes. [30] | 2021 | Data klinis penyakit diabetes | Machine Learning | Decision Tree, Naïve Bayes, KNN, Random Forest, GB, Logistics Regression, SVM. | Model machine learning di-deploy menjadi aplikasi web dikembangkan untuk memprediksi diabetes yang sesuai. | - | - | - | - | - |
| 20. | Deployment Klasifikasi Penyakit Paru-paru. [31] | 2021 | Dataset x-ray tubuh bagian atas untuk Covid-19, Pneumonia, dan Normal. | Deep Learning | Convolutional Neural Network (CNN). | Klasifikasi penyakit paru-paru mengguanakn model CNN di-deploy ke dalam framework Django untuk menyediakan antarmuka pengguna yang lebih baik untuk memprediksi output. | - | - | - | - | 93% |
| 21. | Analisi kontrak terbaik dan gaji tertinggi [] | 2022 | Data ketenagakerjaan | Statistika | Regresi logistik | Analisis kontrak gaji terbaik menggunakan model regresi logistik menghasilkan gaji rata-rata kontrak standar lebih tinggi, dan pengalaman lebih utama dibandingkan Pendidikan. | - | - | - | - | - |
| 22. | Analisis tingkat kompetitif gaji guru [] | 2021 | Data sensus Amerika Serikat 2012-2016 | Statistik | Logarithmic regressions | Analisis data dari Survei Komunitas Amerika menunjukkan bahwa besarnya perbedaan gaji guru meningkat dari waktu ke waktu. | - | - | - | - | - |
| 23. | Analisis gaji dan bakat guru [] | 2012 | Data *Schools and Staffing Survey* (SASS) | Statistik | Quantile regression | Variasi gaji antara distrik sekolah yang berdekatan menunjukkan bahwa bakat guru berkorelasi positif dengan gaji guru. | - | - | - | - | 90% |
| 24. | Sistem Manajemen Rekrutmen Pegawai Berbasis Web [] | 2020 | Data rekrutmen pegawai baru | System Design Method | - | Perancangan sistem informasi rekrutmen pegawai dengan menggunakan Unified Modeling Language mempermudah proses perancangan sistem. | - | - | - | - | - |

## *Machine* *Learning*

*Machine Learning* atau pembelajaran mesin adalah cabang dari AI yang dokus belajar dari data (*learn from data*), yaitu fokus pada pengembangan sistem yang mampu belajar secara “mandiri” tanpa harus berulang kali diprogram manusia. *Machine learning* membutuhkan data yang valid sebagai bahan belajar sebelum digunakan ketika testing untuk hasil output yang optimal. Model *machine learning* pada umumnya dibagi menjadi tiga kategori, yaitu :

1. *Supervised Learning*
2. *Unsupervised Learning*
3. *Reinforcement Learning*

Pada penelitian ini, model *machine learning* yang digunakan adalah *supervised learning regression*. *Supervised learning* adalah metode *machine learning* yang membutuhkan pembelajaran fungsi yang sesuai denagn pasangan input nilai dengan output. *Supervised learning* mengekstrak pengetahuan dari *data training* berlabel dan setiap pasangan input dengan nilai berlabel. *Supervised learning* membutuhkan data berlabel untuk membangun sebuah model. Ada dua variabel yang terdapat dalam *supervised learning*, yaitu variabel independen yang biasa disebut sebagai variabel X dan variabel dependen yang biasa disebut sebagai variabel Y. Pada umumnya, rumus pemetaan variabel X dan Y adalah Y = f(X). Rumus algoritma *supervised learning* ini digunakan untuk memperkirakan fungsi pemetaan (f) agar dapat memprediksi variabel Y ketika memiliki data input (variabel X) yang baru.



*Supervised learning* dibagi menjadi dua jenis, yaitu :

1. Klasifikasi (*Classification*) : menggunakan *supervised learning* untuk menetapkan *train data* ke dalam kategori tertentu secara akurat. Jenis ini dapat mengenali entitas tertentu dalam data dan mencoba untuk menarik beberapa kesimpulan bagaimana entitas tersebut harus diberi label atau didefinisikan.
2. Regresi (*Regression*) : menggunakan *supervised learning* untuk memahami hubungan antara variabel dependen dan variabel independen. Biasanya jenis *supervised learning* regresi ini digunakan untuk membuat proyeksi.

*Supervised learning* mendeteksi pola dalam *data training* dan menghasilkan fungsi yang dapat memprediksi pasangan *input* baru atau pengamatan yang tidak pernah terlihat. Algoritma tersebut dapat menggeneralisasikan fungsi untuk memprediksi secara akurat. Algoritma *supervised learning* menerapkan langkah-langkah sebagai berikut :

1. Mengumpulkan data dan sumber data yang relevan.
2. Memproses data dengan mengisi nilai-nilai yang miss, menormalkan data, dan menghapus data.
3. Menentukan jenis variabel target.
4. Memisahkan data (*train data* dan *test data*).
5. Melatih model *machine learning*.
6. Memprediksi.

Adapun model *machine learning* yang digunakan pada penelitian ini adalah sebagai berikut :

### Bayesian Multivariate Linear Regression

### Multivariate functional linear regression (mFLR)

### Multivariate Regression Modelling (MRM)

### Multivariate Adaptive Regression Splines

## *Deep* *Learning*

*Deep Learning* adalah salah satu cabang dari *machine learning* yang terdiri dari algoritma pemodelan abstraksi tingkat tinggi pada data menggunakan sekumpulan fungsi transformasi non-linear yang ditata berlapis-lapis dan mendalam. *Deep Learning* sangat baik untuk diterapkan pada *supervised learning*, *unsupervised learning* dan *semi-supervised learning* maupun untuk *reinforcement learning* dalam berbagai aplikasi seperti pengenalan citra, suara, klasifikasi teks, dan sebagainya. *Deep learning* model memiliki keunggulan yang berbeda berdasarkan paradigma berbasis data, dan sebagai hasilnya, dapat lebih fleksibel dalam secara otomatis memperoleh informasi tingkat tinggi dari *big data*. Berikut beberapa manfaat dari penerapan *deep learning* :

1. Mampu memproses unstructured data seperti teks dan gambar.
2. Mampu mengotomatisasi proses ekstraksi fitur tanpa perlu melakukan proses pelabelan secara manual.
3. Memberikan hasil akhir yang berkualitas.
4. Mampu mengurangi biaya operasional.
5. Mampu melakukan manipulasi data dengan lebih efektif.

Adapun model *deep learning* yang digunakan pada penelitian ini adalah sebagai berikut :

### Convolutional Neural Network

## Statistika

## Metode Evaluasi Model *Machine* *Learning*

Evaluasi model machine learning digunakan untuk menilai kualitas model tersebut dalam memprediksi. Model-model tersebut dievaluasi dengan cara melihat nilai error yang diperoleh pada model prediksi. Ada beberapa parameter perhitungan untuk melihat nilai error tersebut, yaitu root mean square error (RMSE), mean square error (MSE), mean absolute error (MAE), dan mean absolute percentage error (MAPE). Adapun rinciannya sebagai berikut :

### Root Mean Square Error (RMSE)

Root Mean Square Error (RMSE) adalah metode pengukuran dengan mengukur perbedaan nilai dari prediksi sebuah model sebagai estimasi atas nilai yang diobservasi. Metode estimasi Root Mean Square Error (RMSE) lebih kecil dari 0,5 dikatakan lebih akurat. Berikut rumus dari RMSE :

Keterangan :

Y’ = Nilai Prediksi

Y = Nilai Sebenarnya

n = Jumlah Data

### Mean Square Error (MSE)

Mean Squared Error (MSE) adalah rata-rata kesalahan kuadrat diantara nilai actual dan nilai peramalan. Metode MSE secara umum digunakan untuk melihat estimasi berapa nilai kesalahan pada peramalan. Nilai MSE yang rendah atau mendekati nol menunjukkan bahwa hasil peramalan sesuai dengan data aktual dan dapat dijadikan untuk perhitungan peramalan di periode mendatang.

Keterangan :

Y’ = Nilai Prediksi

Y = Nilai Sebenarnya

n = Jumlah Data

### Mean Absolute Error (MAE)

Mean Absolute Error (MAE) adalah model evaluasi yang menunjukkan kesalahan rata-rata yang error dari nilai sebenarnya dengan nilai prediksi. Jika nilai MAE lebih kecil dari 0,2 maka semakin baik model tersebut dalam melakukan prediksi. Rumus dari MAE sebagai berikut :

Keterangan :

Y’ = Nilai Prediksi

Y = Nilai Sebenarnya

n = Jumlah Data

### Mean Absolute Percentage Error (MAPE)

Mean Absolute Percentage Error (MAPE) adalah persentase kesalahan rata-rata secara mutlak (absolut). Mean Absolute Percentage Error adalah pengukuran statistik mengenai akurasi perkiraan (prediksi) pada metode peramalan. Semakin kecil nilai persentasi kesalahan pada MAPE, maka semakin akurat hasil peramalan tersebut. Nilai MAPE dapat dilihat dalam 4 kategori, yaitu :

1. < 10% = Sangat Baik
2. 10 – 20% = Baik
3. 20 – 50% = Cukup Baik
4. > 50% = Tidak Akurat

Rumus Mean Absolute Persentage Error (MAPE) sebagai berikut :

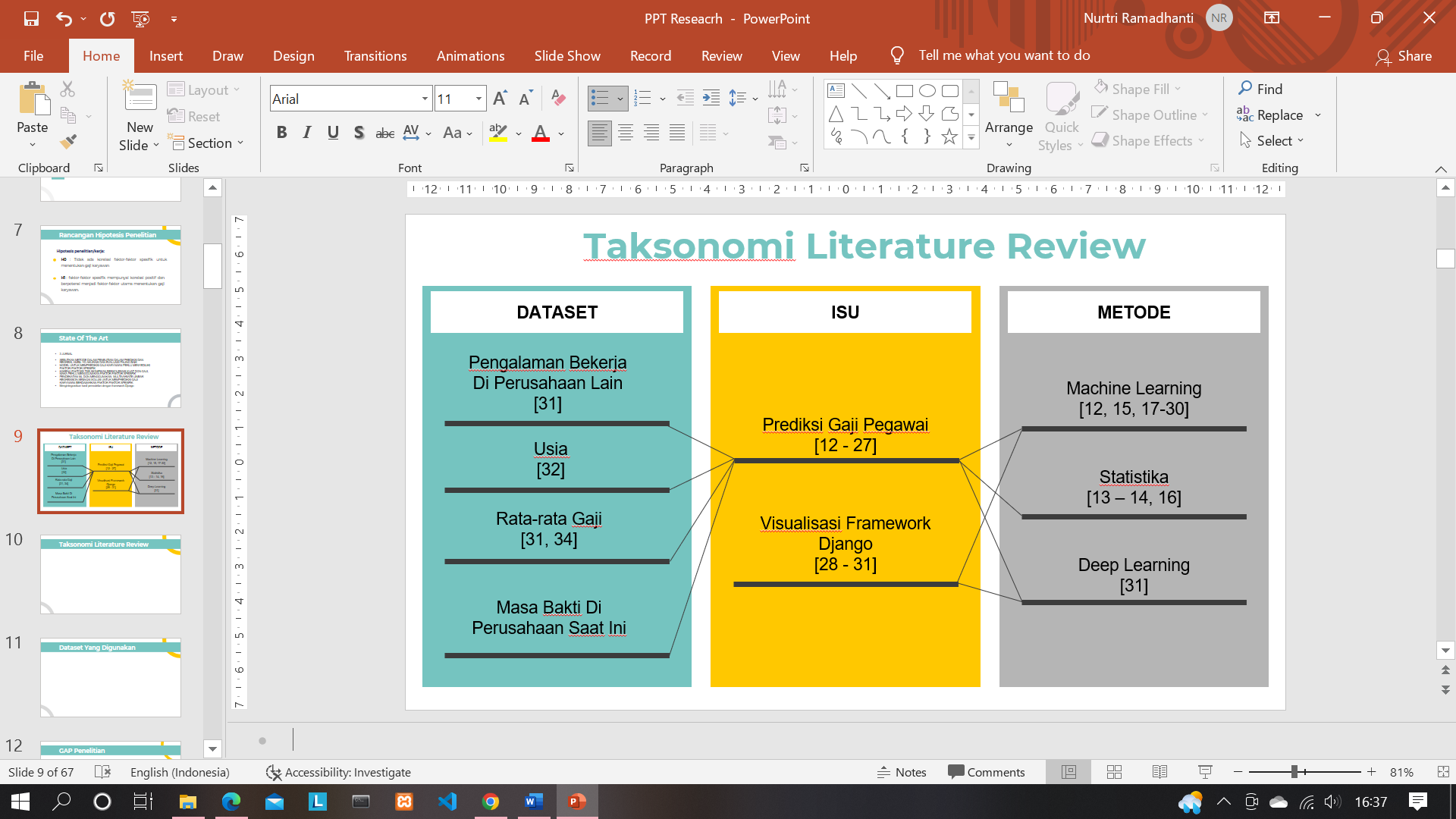
Keterangan :

= Nilai Aktual pada Periode t

= Nilai Prediksi pada Periode t

= Jumlah data

## Taksnomi Studi Literatur



Gambar 2. 1 Taksonomi Studi Literatur

Penjelasan dari gambar 2.1 taksonomi studi literatur dari kumpulan penelitian-penelitian sebelumnya dan yang berkaitan dengan permasalahan dalam penelitian ini dijelaskan dari referensi [12, 15, 17-39] bahwa pendekatan *machine learning* dapat digunakan untuk memprediksi untuk digunakan dalam membuat model berdasarkan kualitas data tersebut. Adapun pendekatan *machine learning* yang memiliki akurasi terbaik yaitu:

Tabel 2. 1 Klasifikasi model berdasarkan SOTA

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **No** | **Pendekatan** | **Nilai Akurasi** |
| 1. | Multivariate Machine Learning[17] | 98% |
| 2. | Bayesian Multivariate Linear Regression[26] | 96,7% |
| 3. | Multivariate functional linear regression (mFLR)[12] | 95,2% |
| 4. | Multivariate Regression Modelling (MRM)[19] | 94,3% |
| 5. | Convolutional Neural Network (CNN)[31] | 93% |
| 6. | Linier multivariat[20] | 91,9% |

Langkah selanjutnya yaitu membandingkan kinerja dari beberapa model *machine learning* dalam memprediksi gaji karyawan. Ada beberapa parameter yang dipilih sebagai pengukur kinerja machine learning, yaitu *Root Means Squared Error* (RMSE), *Mean Absolute Error* (MAE), R2 Koefisien Determinasi (R2), dan *Mean Absolute Persentage Error* (MAPE). Kemudian, ada beberapa model *machine learning* yang dirangkum dari referensi, yaitu *Multivariate Machine Learning* dengan nilai akurasi 98%, *Bayesian Multivariate Linear Regression* dengan nilai akurasi 96,7%, *Multivariate Functional Linear Regression* (mFLR) dengan nilai akurasi 95,2%, *Multivariate Regression Modelling* (MRM) dengan akurasi 94,3%, *Convolutional Neural Network* (CNN) dengan akurasi 93%, dan *Multivariate Adaptive Regression Splines* dengan akurasi 91,1%. Secara keseluruhan, model-model ini mampu mengidentifikasi parameter pembelajaran yang mempengaruhi perbedaan dalam memprediksi gaji karyawan. Namun berdasarkan model evaluasi yang digunakan sebagai parameter kinerja machine learning, Multivariate Machine Learning menjadi salah satu pilihan yang tepat untuk memprediksi gaji karyawan.

Selain itu, berdasarkan studi literatur dari kumpulan penelitian-penelitian sebelumnya, dimana permasalahan berupa visualisasi menggunakan *framework* Django dapat dijelaskan dari referensi [28-31] bahwa dengan penggunaan bantuan *framework* Django, kegiatan untuk melakukan keputusan dapat lebih mudah dilakukan tanpa harus menggunakan pengkodean, tetapi hanya dengan mengakses web-base yang mudah dimengerti.

.

.

.

# BAB III

# TUJUAN DAN MANFAAT

## Tujuan dan Manfaat Penelitian

Tujuan penelitian memuat uraian yang menyebutkan secara spesifik maksud dan tujuan yang ingin dicapai dari penelitian. Menurut Beckingham (1971), tujuan penelitian adalah ungkapan mengapa penelitian itu dilakukan. Tujuan dari suatu penelitian dapat menggambarkan suatu konsep dan menjelaskan suatu situasi atau solusi yang mengindikasikan jenis stui yang akan dilakukan. Tujuan penelitian menentukan arah dari suatu penelitian dan merinci apa saja yang ingin dicapai.

Manfaat penelitian merupakan dampak dari penyampaiannya tujuan. Menurut Sugiyono (2011), manfaat penelitian merupakan jawaban atas tujuan penelitian yang dibahas dalam hasil penelitian guna mendapatkan sistem pengetahuan dalam memahami, memecahkan, dan mengantisipasi masalah yang sudah ditrumuskan dalam topik penelitian.

Berdasarkan hal tersebut Adapun tujuan dan manfaat penelitian yang dilakukan yang akan dijelaskan sebagai berikut.

### Tujuan Penelitian

Adapun tujuan pada penelitian ini sebagai berikut,

1. Menganalisa korelasi data gaji karyawan berdasarkan faktor-faktor spesifik.
2. Menggunakan pendekatan *machine learning* yaitu model *multivariate linier regression* untuk pemodelan prediksi gaji karyawan berdasarkan parameter dari faktor-faktor spesifik seperti umur, job level, total lama bekerja, masa bakti.
3. Menggunakan *framework* Django untuk menyajikan hasil prediksi gaji karyawan.

### Manfaat Penelitian

Adapun manfaat pada penelitian ini sebagai berikut,

1. Merekomendasikan model prediksi gaji karyawan berdasarkan kualitas dari faktor-faktor spesifik.
2. Membuat tampilan framework agar mudah digunakan untuk melakukan prediksi gaji karyawan secara realtime.

# BAB IV METODE PENELITIAN

## Diagram Alur Metodologi Penelitian

Metode penelitian pada dasarnya merupakan cara ilmiah untuk mendapatkan data dengan tujuan dan manfaat tertentu. Untuk mencapai tujuan tersebut, diperlukan suatu metode yang relevan dengan tujuan yang ingin dicapai. Sugiyono (2017:2) menyatakan bahwa metode penelitian pada dasarnya merupakan cara ilmiah yang digunakan untuk mendapatkan data dengan tujuan dan kegunaan tertenu. Metode penelitian tersebut bisa berupa diagram alur penelitian.

### Diagram Alur Utama



Gambar 4.1 Gambar Diagram Alur Metodologi Penelitian

Berdasarkan diagram alur metodologi penelitian diatas, terdapat indikator capaian sebagai berikut.

Tabel 4.1 Penjelasan Diagram Alur Metodologi Penelitian

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **No.** | **Tahapan** |  | **Indikator capaian** |
| 1. | Identifikasi dan perumusan masalah | 🡪 | 1. Mind map prediksi gaji terhadap faktor-faktor spesifik berdasarkan data dan pada metode machine learning serta framework django. |
| 2. | Studi literatur | 🡪 | 1. Mind map prediksi gaji terhadap faktor-faktor spesifik berdasarkan data dan pada metode machine learning serta framework django.. |
| 3. | Pengumpulan data | 🡪 | 1. Data mentah dari berbagai faktor (umur,job level,total lama bekerja,masa bakti) |
| 3. | Pre-pemrosesan data | 🡪 | 1. Pre-processed data yang sudah siap untuk pemodelan dengan tahapan pembersihan, penanganan nilai yang hilang dan transformasi. |
| 4. | Pemodelan | 🡪 | 1. Model Multivariate Linier Regresi digunakan untuk memprediksi gaji berdasarkan data dari setiap faktor-faktor spesifik. |
| 5. | Evaluasi | 🡪 | 1. Performansi model |
| 6. | Diseminasi hasil | 🡪 | 1. Artikel yang diterbitkan dalam jurnal nasional terakreditasi SINTA 3, HAKI dan Buku |

# BAB V

# HASIL DAN LUARAN YANG DICAPAI

## Kegiatan dan Hasil Pelaksanaan

Kegiatan dan hasil pelaksanaan program hibah penelitian internal ini ditujukan untuk mendapatkan luaran yang diharapkan. Kegiatan dan hasil tersebut dapat dipaparkan seperti berikut.

* + 1. **Pelaksanaan Penelitian**

Kegiatan penelitian yang dilakukan telah berjalan selama x bulan oleh anggota tim. Penelitian dilakukan secara bertahap dengan didasarkan metode penelitian yang telah dirancang sebelumnya. Pelaksanaan penelitian ini dilakukan dengan cara berdiskusi dan mencari solusi berdasarkan literatur yang sesuai dengan tema penelitian. Permasalahan-permasalahan yang didapatkan selama penelitian dapat diatasi dengan mengenali masalah untuk kemudian dilakukannya pencarian solusi secara berdiskusi berdasarkan tinjauan literatur.

Hasil penelitian yang telah dilaksanakan mampu mencapai hasil yang diinginkan. Dimana penelitian ini berhasil mengatasi masalah berupa bagaimana cara memprediksi gaji karyawan, yang dilakukan dengan menggunakan kode pemrograman bahasa Python.

Berdasarkan penelitian yang dilakukan, didapatkan hasil nilai akurasi sebesar 0,909. Akurasi tersebut merupakan nilai akurasi yang baik, sehingga dapat dikatakan model *machine learning* dapat berperforma baik untuk memprediksi gaji. Berdasakan uji validitas, nilai akurasi 0,909 menunjukkan bahwa MonthlyIncome dipengaruhi oleh faktor independen (Age, YearsAtCompany) sebesar 0,909 atau 90,9%. Nilai sisa dari akurasi tersebut adalah 0,091 atau 9,1% yang artinya MonthlyIncome dipengaruhi oleh faktor lain yang tidak diketahui sebesar 9,1%.

* + 1. **Dataset yang Digunakan**

Tabel 5. 1Karakteristik Dataset yang Digunakan

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| **Kode** | **Variabel** | **Jenis Variabel** | **Tipe Data** | **Sumber Data** |
| X1 | Umur | Sektor Penggajian | Numerik | Hasil Kuesioner |
| X2 | Job Level | Numerik |
| X3 | Masa Bakti | Numerik |
| X4 | Lama Pengalaman Bekerja | Numerik |
| X5 | Gaji | Numerik |

Kumpulan dataset pada tabel di atas yang telah disiapkan memiliki implikasi untuk memprediksi gaji dengan melakukan eksplorasi pengaruh berdasarkan faktor-faktor spesifik diantaranya umur, job level, masa bakti, lama pengalaman bekerja.

* + 1. **Pembuatan Aplikasi Prediksi Gaji Pegawai**

Pembuatan Aplikasi Prediksi Gaji Pegawai dilakukan secara bersamaan ketika melakukan proses pembuatan kode program *machine learning* untuk memprediksi gaji pegawai serta penyusunan laporan penelitian.

Aplikasi telah dibuat oleh anggota tim dengan menggunakan bahasa pemrograman Python dengan framework Django. Aplikasi telah berhasil dijalankan sesuai dengan harapan yaitu melakukan prediksi gaji pegawai berdasarkan usia, level pekerjaan, tahun masa bakti, dan lama bekerja di perusahan.

* + 1. **Penyusunan Jurnal Ilmiah Nasional**

Penyusunan Jurnal Ilmiah Nasional dilakukan oleh anggota tim ketika masalah dari penelitian telah diatasi dan hasil penelitian telah mencapai hasil yang diharapkan. Dimana jurnal ilmiah akan dipublikasikan dan ditargetkan untuk mencapai jurnal nasional SINTA S3. Susunan jurnal tersebut terdiri dari judul, abstrak, pendahuluan, tinjauan pustaka, implementasi, kesimpulan dan saran, serta daftar pustaka.

* + 1. **Penyusunan Buku ISBN**

Penyusunan buku ISBN dilakukan oleh anggota tim ketika masalah dari penelitian telah mendapatkan hasil yang dicapai. Penyusunan buku dilakukan selama x bulan. Buku yang disusun dari BAB I hingga BAB VI. Buku yang disusun terdiri cover, kata sambutan, kata pengantar dan terdiri dari 250 halaman terdaftar di Perpustakaan Nasional Republik Indonesia dan ber-ISBN.

* + 1. **Pelaksanaan Praktikum Pada Mata Kuliah Database**

Pelaksanaan pada praktikum mata kuliah Database menggunakan hasil penelitian ini yaitu buku berlisensi ISBN.

## Luaran yang Dicapai

Sebagaimana yang telah diungkapkan pada latar belakang, kegiatan-kegiatan yang telah dilaksanakan dan hasil diperoleh dari pelaksanaan program hibah penelitian internal, dimaksudkan untuk mendapatkan luaran yang ditargetkan. Sesuai dengan target luaran yang ada, adapun capaian luaran dari program ini yang dapat dipaparkan sebagai berikut.

1. Publikasi ilmiah pada jurnal nasional

Publikasi ilmiah pada jurnal nasional pada penelitian ini akan dipublikasikan untuk target junral nasional SINTA S3. Jurnal penelitian ini telah dihasilkan dalam bentuk draf. Draf tersebut belum sepenuhnya selesai karena belum diriview lebih lanjut oleh anggota tim maupun diskusi bersama.

1. Buku ISBN

Buku ISBN adalah luaran yang ditargetkan untuk publikasi. Buku ISBN sebagai salah satu luaran dari pelaksanaan program penelitian ini telah dibuat dalam bentuk draf, dimana penyusunan buku ini disusun sebanyak enam bab. Bab tersebut juga belum dikoreksi lebih lanjut karena belum melakukan diskusi lebih lanjut. Capaian luaran ini sesuai dengan target yaitu berupa publikasi buku.

1. Hak atas kekayaan intelektual

Hak atas kekayaan intelektual pada penelitian ini didasarkan publikasi buku yang telah dipaparkan sebelumnya. Pada saat ini belum adanya hak atas kekayaan intelektual karena penyusunan dan publikasi buku belum sepenuhnya dituntaskan. Target dari luaran ini adalah mendapatkan HAKI berdasarkan penyusunan buku dari hasil program penelitian.

1. Referensi praktikum pada matakuliah Database

Penelitian yang telah dilakukan akan dijadikan sebagai referensi praktikum pada matakuliah Database jurusan Diploma 4 Teknik Informatika. Capaian ini ditargetkan untuk terlaksananya praktikum pada matakuliah tersebut sebagai bahan ajar referensi.

Sebagaimana yang telah diungkapkan pada latar belakang, kegiatan-kegiatan yang telah dilaksanakan

Luaran yang dicapai dengan target capaiannya dapat disajikan dalam bentuk tabel berikut.

Tabel 5.1 Luaran dan Target Capaian

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **No.** | **Jenis Luaran** | **Target** | **Capaian** |
| 1. | Publikasi jurnal ilmiah nasional | Publikasi SINTA S3 | Draf |
| 2. | Buku ISBN | Publikasi Buku | Draf |
| 3. | Hak atas Kekayaan Intelektual | Mendapatkan HAKI | Belum ada |
| 4. | Referensi praktikum pada matakuliah Database | Terlaksananya praktikum berdasarkan refernsi penelitian | Belum ada |

Berdasarkan tabel diatas dapat dijelaskan bahwa dari 4 (empat) jenis luaran yang ada, capaian luaran belum sepenuhnya mencapai target. Tentunya, capaian tersebut akan terus dikembangkan dengan terus melakukan koreksi dan diskusi untuk mencapai target yang telah ditetapkan.

## Hasil Penelitian

Kajian tentang prediksi gaji pegawai telah banyak dilakukan, peneliti memprediksi terdapat pengaruh positif dan signifikan antara gaji dan masa kerja terhadap kinerja karyawan []. Studi ini mengusulkan metode prediksi *Machine* *Learning* dengan menganalisis data penggajian yang dikumpulkan dengan metode angket (kuesioner). Penelitian menggunakan model *Linear* *Regression* sebagai algoritma *Machine* *Learning*. Hasil penelitian menunjukan nilai akurasi sebesar 96% atau 0.96, sehingga dikatakan bahwa model tersebut memiliki nilai yang baik.

Pada penelitian ini, peneliti melakukan hal sama dengan memprediksi gaji pegawai dengan menggunakan pendekatan *machine* *learning*. Adapun model yang diusulkan adalah model Regresi Linier Berganda atau *Multivariate* *Linear* *Regression* (MLR). Data yang digunakan pada penelitian ini adalah dataset kepegawaian yang terdiri atas data training dan data test, dimana data ini diperoleh dari Kaggle.

|  |
| --- |
| df\_train = pd.read\_csv('employee\_attrition\_train.csv')  df\_train  df\_test = pd.read\_csv('employee\_attrition\_test.csv')  df\_test |

Data bersifat tidak berlabel dan data diolah dengan teknik *Unsupervised Learning* untuk mendapatkan hasil model prediksi dengan menggunakan metode regresi linier berganda. Berikut adalah pemaparan data yang digunakan.

Tabel 5. 2 Dataset Data Training

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Age | Attrition | ... | YearsWithCurrManager |
| 50 | No |  | 3 |
| 36 | No |  | 1 |
| 21 | Yes |  | 0 |
| 50 | No |  | 7 |
| ... | ... | ... | ... |
| 41 | No |  | 2 |
| 22 | Yes |  | 0 |
| 29 | No |  | 3 |
| 50 | No |  | 0 |

Tabel 5. 3 Dataset Data Testing

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Age | BusinessTravel | ... | YearsWithCurrManager |
|  | Travel\_Rarely |  | 3 |
| 53 | Travel\_Rarely |  | 3 |
| 24 | Travel\_Rarely |  | 0 |
| 45 | Travel\_Rarely |  | 0 |
| ... | ... | ... | ... |
| 27 | Non-Travel |  | 4 |
|  | Travel\_Rarely |  | 2 |
| 39 | Travel\_Rarely |  | 4 |
|  | Travel\_Rarely |  | 0 |

Adapun Tabel 5.4 dan Tabel 5.5 menjelaskan tentang attribut data-data tersebut adalah sebagai berikut.

Tabel 5. 4 Atribut Dataset Data Training

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Attribut | Keterangan | Tipe Data |
| Age | Usia pegawai | numerik |
| Attrition | Eliminasi pegawai | object |
| BusinessTravel | Perjalanan bisnis pegawai | object |
| DailyRate | Tarif harian pegawai | numerik |
| Department | Departemen pegawai | object |
| DistanceFromHome | Jarak perusahaan dari rumah pegawai | numerik |
| Education | Pendidikan pegawai | object |
| EducationField | Bidang pendidikan pegawai | numerik |
| EmployeeCount | Jumlah pegawai | numerik |
| EmployeeNumber | Nomor pegawai | numerik |
| EnvironmentSatisfaction | Kepuasan lingkungan pegawai | numerik |
| Gender | Gender pegawai | object |
| HourlyRate | Tarif per jam pegawai | numerik |
| JobInvolvement | Keterlibatan kerja pegawai | numerik |
| JobLevel | Tingkat kerja pegawai | numerik |
| JobRole | Peran pekerjaan pegawai | object |
| JobSatisfaction | Kepuasan kerja pegawai | numerik |
| MaritalStatus | Status perkawinan pegawai | object |
| MonthlyIncome | Penghasilan bulanan pegawai | numerik |
| MonthlyRate | Tarif bulanan pegawai | numerik |
| NumCompaniesWorked | Jumlah perusahaan yang dikerjakan pegawai | numerik |
| Over18 | Pegawai dengan usia lebih dari 18 tahun | object |
| OverTime | Lembur pegawai | object |
| PercentSalaryHike | Persen kenaikan gaji pegawai | numerik |
| PerformanceRating | Peringkat kinerja pegawai | numerik |
| RelationshipSatisfaction | Kepuasan hubungan pegawai | numerik |
| StandardHours | Jam standar pegawai | numerik |
| StockOptionLevel | Tingkat opsi saham pegawai | numerik |
| TotalWorkingYears | Jumlah tahun kerja pegawai | numerik |
| TrainingTimesLastYear | Waktu pelatihan tahun lalu pegawai | numerik |
| WorkLifeBalance | Keseimbangan kehidupan kerja pegawai | numerik |
| YearsAtCompany | Tahun di perusahaan pegawai | numerik |
| YearsInCurrentRole | Tahun berperan sekarang pegawai | numerik |
| YearsSinceLastPromotion | Tahun sejak promosi terakhir pegawai | numerik |
| YearsWithCurrManager | Tahun dengan manajer saat ini pegawai | numerik |

Tabel 5. 5 Atribut Dataset Data Testing

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Attribut | Keterangan | Tipe Data |
| Age | Usia pegawai | numerik |
| BusinessTravel | Perjalanan bisnis pegawai | object |
| DailyRate | Tarif harian pegawai | numerik |
| Department | Departemen pegawai | object |
| DistanceFromHome | Jarak perusahaan dari rumah pegawai | numerik |
| Education | Pendidikan pegawai | object |
| EducationField | Bidang pendidikan pegawai | numerik |
| EmployeeCount | Jumlah pegawai | numerik |
| EmployeeNumber | Nomor pegawai | numerik |
| EnvironmentSatisfaction | Kepuasan lingkungan pegawai | numerik |
| Gender | Gender pegawai | object |
| HourlyRate | Tarif per jam pegawai | numerik |
| JobInvolvement | Keterlibatan kerja pegawai | numerik |
| JobLevel | Tingkat kerja pegawai | numerik |
| JobRole | Peran pekerjaan pegawai | object |
| JobSatisfaction | Kepuasan kerja pegawai | numerik |
| MaritalStatus | Status perkawinan pegawai | object |
| MonthlyIncome | Penghasilan bulanan pegawai | numerik |
| MonthlyRate | Tarif bulanan pegawai | numerik |
| NumCompaniesWorked | Jumlah perusahaan yang dikerjakan pegawai | numerik |
| Over18 | Pegawai dengan usia lebih dari 18 tahun | object |
| OverTime | Lembur pegawai | object |
| PercentSalaryHike | Persen kenaikan gaji pegawai | numerik |
| PerformanceRating | Peringkat kinerja pegawai | numerik |
| RelationshipSatisfaction | Kepuasan hubungan pegawai | numerik |
| StandardHours | Jam standar pegawai | numerik |
| StockOptionLevel | Tingkat opsi saham pegawai | numerik |
| TotalWorkingYears | Jumlah tahun kerja pegawai | numerik |
| TrainingTimesLastYear | Waktu pelatihan tahun lalu pegawai | numerik |
| WorkLifeBalance | Keseimbangan kehidupan kerja pegawai | numerik |
| YearsAtCompany | Tahun di perusahaan pegawai | numerik |
| YearsInCurrentRole | Tahun berperan sekarang pegawai | numerik |
| YearsSinceLastPromotion | Tahun sejak promosi terakhir pegawai | numerik |
| YearsWithCurrManager | Tahun dengan manajer saat ini pegawai | numerik |

Proses selanjutnya adalah mengganti kolom yang memiliki atribut object menjadi nu.

Proses selanjutnya adalah mengisi nilai yang hilang pada dataset tersebut dengan metode mengisi nilai yang hilang menggunakan mean.

# DAFTAR PUSTAKA

[1] B. Prasetyo and U. Trisyanti, “Revolusi Industri 4.0 dan Tantangan Perubahan Sosial”, *Journal of Proceedings Series*, no. 5, pp. 22-27, Nov. 2018, doi : <https://dx.doi.org/10.12962/j23546026.y2018i5.4417>.

[2] H. Prasetyo and W. Sutopo, “Perkembangan Keilmuan Teknik Industri Menuju Era Industri 4.0,” *Seminar dan Konferensi Nasional IDEC*, vol. 2017, pp. 488-495, May 2017, doi : <https://idec.ft.uns.ac.id/wp-content/uploads/2017/11/Prosiding2017_ID069.pdf>.

[3] O. C. Pangaribuan and I. Irwansyah, “Media Cetak Indonesia di Era Revolusi Industri 4.0,” *Jurnal Pewarta Indonesia*, vol. 1, no. 2, pp. 134–145, Oct. 2019, doi: <https://dx.doi.org/10.25008/jpi.v1i2.11>.

[4] A. A. Shahroom and N. Hussin, “Industrial Revolution 4.0 and Education,” *International Journal of Academic Research in Business and Social Sciences*, vol. 8, no. 9, pp. 314-319, Oct. 2018, doi: <https://dx.doi.org/10.6007/ijarbss/v8-i9/4593>.

[5] S. Kergroach, “Industry 4.0: New challenges and opportunities for the labour market,” *Foresight and STI Governance*, vol. 11, no. 4, pp. 6–8, 2017, doi: <https://dx.doi.org/10.17323/2500-2597.2017.4.6.8>.

[6] M. I. Manda and S. ben Dhaou, “Responding to the challenges and opportunities in the 4th industrial revolution in developing countries,” in *ACM International Conference Proceeding Series*, 2019, vol. Part F148155, pp. 244–253. doi: <https://dx.doi.org/10.1145/3326365.3326398>.

[7] Y. Adrianova Eka Tuah, P. Studi Pendidikan Komputer, and S. Persada Khatulistiwa Sintang, “Implementasi Model Regresi Linear Sederhana Untuk Prediksi Gaji Berdasarkan Pengalaman Lama Bekerja,” Journal Education and Technology, vol. 1, no. 2, pp. 56-70, Dec. 2020, doi : <https://doi.org/10.31932/jutech.v1i2.1289>.

[8] G. Nicora, M. Rios, A. Abu-Hanna, and R. Bellazzi, “Evaluating pointwise reliability of machine learning prediction,” *Journal of Biomedical Informatics*, vol. 127, Mar. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.jbi.2022.103996>.

[9] Q. Ke and K. Zhang, “Interaction effects of rainfall and soil factors on runoff, erosion, and their predictions in different geographic regions,” *Journal of Hydrology*, vol. 605, Feb. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.jhydrol.2021.127291>.

[10] W. Xu, B. Wang, J. Liu, Y. Chen, P. Duan, and Z. Hong, “Toward practical privacy-preserving linear regression,” *Information Sciences*, vol. 596, pp. 119–136, Jun. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.ins.2022.03.023>.

[11] Y. Fujikoshi, “High-dimensional consistencies of KOO methods in multivariate regression model and discriminant analysis,” *Journal of Multivariate Analysis*, vol. 188, Mar. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.jmva.2021.104860>.

[12] A. Alqatawna, A. M. Rivas Alvarez, and S. S. C. Garcia-Moreno, “Comparison of Multivariate Regression Models and Artificial Neural Networks for Prediction Highway Traffic Accidents in Spain: A Case Study,” in *Transportation Research Procedia*, 2021, vol. 58, pp. 277–284. doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.trpro.2021.11.038>.

[13] M. Orlandi, M. Escudero-Casao, and G. Licini, “Nucleophilicity Prediction via Multivariate Linear Regression Analysis,” *Journal of Organic Chemistry*, vol. 86, no. 4, pp. 3555–3564, Feb. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1021/acs.joc.0c02952>.

[14] H. Ziaeipoor, S. Martelli, M. Pandy, and M. Taylor, “Efficacy and efficiency of multivariate linear regression for rapid prediction of femoral strain fields during activity,” *Medical Engineering and Physics*, vol. 63, pp. 88–92, Jan. 2019, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.medengphy.2018.12.001>.

[15] Z. Lyu, G. Wang, and C. Tan, “A novel Bayesian multivariate linear regression model for online state-of-health estimation of Lithium-ion battery using multiple health indicators,” *Microelectronics Reliability*, vol. 131, p. 114500, Apr. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.microrel.2022.114500>.

[16] S. F. Peixoto, A. M. Coimbra Horbe, T. M. Soares, C. A. Freitas, E. M. Dalat de Sousa, and E. R. Herrera de Figueiredo Iza, “Boolean and fuzzy logic operators and multivariate linear regression applied to airborne gamma-ray spectrometry data for regolith mapping in granite-greenstone terrain in Midwest Brazil,” *Journal of South American Earth Sciences*, vol. 112, Dec. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.jsames.2021.103562>.

[17] C. Garcia-Cardona, M. G. Fernández-Godino, D. O’Malley, and T. Bhattacharya, “Uncertainty bounds for multivariate machine learning predictions on high-strain brittle fracture,” *Computational Materials Science*, vol. 201, Jan. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.commatsci.2021.110883>.

[18] M. A. Mattar, D. K. Roy, H. M. Al-Ghobari, and A. Z. Dewidar, “Machine learning and regression-based techniques for predicting sprinkler irrigation’s wind drift and evaporation losses,” *Agricultural Water Management*, vol. 265, May 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.agwat.2022.107529>.

[19] Y. He *et al.*, “Hybrid model combining multivariate regression and machine learning for the rapid prediction of interior temperatures affected by thermal diodes and solar cavities,” *Building and Environment*, vol. 211, Mar. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.buildenv.2021.108723>.

[20] F. Liu, “A comparison between multivariate linear model and maximum likelihood estimation for the prediction of elemental composition of coal using proximate analysis,” *Results in Engineering*, vol. 13, Mar. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.rineng.2022.100338>.

[21] M. A. Sahraei, H. Duman, M. Y. Çodur, and E. Eyduran, “Prediction of transportation energy demand: Multivariate Adaptive Regression Splines,” *Energy*, vol. 224, Jun. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.energy.2021.120090>.

[22] X. Qi, H. Wang, X. Pan, J. Chu, and K. Chiam, “Prediction of interfaces of geological formations using the multivariate adaptive regression spline method,” *Underground Space (China)*, vol. 6, no. 3, pp. 252–266, Jun. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.undsp.2020.02.006>.

[23] I. I. Obianyo *et al.*, “Multivariate regression models for predicting the compressive strength of bone ash stabilized lateritic soil for sustainable building,” *Construction and Building Materials*, vol. 263, Dec. 2020, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.conbuildmat.2020.120677>.

[24] C. L. Cunha, A. R. Torres, and A. S. Luna, “Multivariate regression models obtained from near-infrared spectroscopy data for prediction of the physical properties of biodiesel and its blends,” *Fuel*, vol. 261, Feb. 2020, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.fuel.2019.116344>.

[25] G. Zheng, W. Zhang, H. Zhou, and P. Yang, “Multivariate adaptive regression splines model for prediction of the liquefaction-induced settlement of shallow foundations,” *Soil Dynamics and Earthquake Engineering*, vol. 132, May 2020, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.soildyn.2020.106097>.

[26] F. Majeed, Y. Yevenyo Ziggah, C. Kusi-Manu, B. Ibrahim, and I. Ahenkorah, “A novel artificial intelligence approach for regolith geochemical grade prediction using multivariate adaptive regression splines,” *Geosystems and Geoenvironment*, vol. 1, p. 38, 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.geogeo.2022.10>.

[27] H. Chen, P. Huang, Z. Liu, and Z. Ma, “Time delay prediction for space telerobot system with a modified sparse multivariate linear regression method,” *Acta Astronautica*, vol. 166, pp. 330–341, Jan. 2020, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.actaastro.2019.10.027>.

[28] C. Varadharajan *et al.*, “BASIN-3D: A brokering framework to integrate diverse environmental data,” *Computers and Geosciences*, vol. 159, Feb. 2022, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.cageo.2021.105024>.

[29] M. R. Jennings *et al.*, “Code-free cloud computing service to facilitate rapid biomedical digital signal processing and algorithm development,” *Computer Methods and Programs in Biomedicine*, vol. 211, Nov. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.cmpb.2021.106398>.

[30] N. Ahmed *et al.*, “Machine learning based diabetes prediction and development of smart web application,” *International Journal of Cognitive Computing in Engineering*, vol. 2, pp. 229–241, Jun. 2021, doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.ijcce.2021.12.001>.

[31] T. Kumaraguru, P. Abirami, K. M. Darshan, S. P. Angeline Kirubha, S. Latha, and P. Muthu, “Smart access development for classifying lung disease with chest x-ray images using deep learning,” in *Materials Today: Proceedings*, 2021, vol. 47, pp. 76–79. doi: <https://dx.doi.org/10.1016/j.matpr.2021.03.650>.

# LAMPIRAN-LAMPIRAN

Lampiran 1 Susunan Organisasi Tim Peneliti dan Pembagian Tugas

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| **No** | **Nama/NIDN** | **Asal Prodi** | **Bidang Ilmu** | **Alokasi Waktu (jam/minggu)** | **Uraian Tugas** |
| 1. | Syafrial Fachri Pane 0416048803 | D4 Teknik Informatika | Machine Learning, Data Science, Big Data | 16 Minggu | Menentukan pendekatan machine learning yang digunakan |
| 2. | Amri yanuar 0412018603 | D4 Logistik Bisnis | Logistik | 16 Minggu | Roadmap tinjauan pustaka |
| 3. | Bachtiar Ramadhan | D4 Teknik Informatika | Machine Learning | 16 Minggu | Pemograman |
| 4. | Nur Tri Ramadhanti Adiningrum | D4 Teknik Informatika | Machine Learning | 16 Minggu | Analisi dan pengumpulan data |
| 5. | M. Rizky | D4 Teknik Informatika | Machine Learning | 16 Minggu | Data Engineer |

Lampiran 2 Biodata Ketua dan Anggota Pengusul

1. Identitas Diri Ketua Peneliti

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 1 | Nama Diri | Syafrial Fachri Pane, S.T.,M.T.I.,EBDP |
| 2 | Jenis Kelamin | Laki – Laki |
| 3 | Program Studi | Teknik Informatika |
| 4 | NIDN/NUPN | 0416048803 |
| 5 | Tempat dan Tanggal Lahir | Medan, 16 April 1988 |
| 6 | Alamat Email | syafrial.fachri@poltekpos.ac.id |
| 7 | Nomor Telepon/HP | 085362383988 |

1. Riwayat Pendidikan

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
|  | **D-3** | **S-1** | **S-2** |
| Nama Perguruan Tinggi | Politeknik Pos Indonesia | Universitas Pasundan | Universitas Bina Nusantara |
| Bidang Ilmu & Tahun Lulus | Teknik Informatika (Lulus 2009) | Teknik Informatika (Lulus 2013) | Teknik Informatika (Lulus 2017) |
| **IPK** | **3.76** | **3.60** | **3.67** |
| **Penghargaan** | ***Cumloude*** | ***Cumloude*** | ***Cumloude*** |

1. Rekam Jejak Tri Dharma PT Pendidikan/Pengajaran

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| **No.** | **Semester** | **Kode Mata Kuliah** | **Nama Mata Kuliah** |
| 1. | Ganjil 2013 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 2. | Genap 2013 | L3452S2 | Fundamental SAP |
| 3. | Genap 2013 | P3M222D3 | Basis Data |
| 4. | Genap 2013 | T4I222D4 | Basis Data I/Database I |
| 5. | Genap 2013 | T4I722AF4 | Sistem Pendukung Keputusan / DSS |
| 6. | Ganjil 2014 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 7. | Ganjil 2014 | T4T4I611C | Internship 1 |
| 8. | Ganjil 2014 | A4K733Y3 | Manajemen Accounting II berbasis SAP |
| 9. | Ganjil 2014 | D4L352C3 | Database + PRKT |
| 10. | Genap 2014 | T4I722AF2 | Sistem Pendukung Keputusan |
| 11. | Genap 2014 | T4I222D4 | Basis Data I |
| 12. | Ganjil 2015 | T4I162D2 | Matematika Diskrit |
| 13. | Ganjil 2015 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 14. | Ganjil 2015 | A4K733Y3 | Manajemen Accounting II berbasis SAP |
| 15. | Genap 2015 | M4P422D3 | Basis Data |
| 16. | Genap 2015 | T4I222D4 | Basis Data I |
| 17. | Ganjil 2016 | D4L352C3 | Database + Praktek |
| 18. | Ganjil 2016 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 19. | Genap 2016 | T4I222D4 | Basis Data I |
| 20. | Ganjil 2017 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 21. | Genap 2017 | T4I222D4 | Basis Data I |
| 22. | Ganjil 2018 | T4I322AG4 | Basis Data II/Database II |
| 23. | Genap 2018 | T4I222D4 | Basis Data I |

1. Penelitian

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Judul Penelitian | Penyandang Dana | Tahun |
| 1 | Perancangan Sistem Penerimaan Mahasiswa Baru Berbasis Website | Politeknik Pos Indonesia | 2014 |
| 2 | Analisis kinerja proses bisnis dengan pendekatan BPMN menggunakan Bizagi | Politeknik Pos Indonesia | 2015 |
| 3 | Mengevaluasi Pengelolaan Dan Perencanaan Investasi Teknologi Informasi dari Sumber Dana Hibah Pemerintah Untuk Perguruan Tinggi Swasta Menggunakan Cobit 5 | Politeknik Pos Indonesia | 2016 |
| 4 | Prototype RFID Conveyor Belt Pada Warehouse Management System Berbasis IoT | Politeknik Pos Indonesia | 2018 |
| 5 | Perancangan Aplikasi E-Recruitment Beasiswa Mahasiswa/I kurang mampu dengan penerapan Teknologi Geispatial Intelligence dan Webservice (OAUTH) menggunakan metode Electre Berbasis Webs | Politeknik Pos Indonesia | 2017 |
| 6 | PROFIT-WMS Prototype RFID Conveyor Belt pada Warehouse Management System Berbasis IoT | Politeknik Pos Indonesia | 2018 |
| 7 | Simulasi Auto Turn Sign Pengantar Pos Menggunakan Aktifitas Gelombang Otak Dengan Metode Bayesian Learning dan Logistic Regression | Politeknik Pos Indonesia | 2019 |
| 8 | Perancangan Simulasi Warehouse Management System (Wms) Berbasis Internet Of Things Pada Center Of Technology | Politeknik Pos Indonesia | 2019 |
| 9 | Straglog : Analisis Strategi Pengadaan Barang dan Jasa Menggunakan Algoritma Heuristic Miner | Politeknik Pos Indonesia | 2020 |
| 10 | Qualitative Evaluation of RFID Implementationon Warehouse Management System | Jurnal Telkomnika – Jilid 16 Terbitan 3 (International) Akreditasi Dikti A dan Terindex Scopus | 2018 |
| 11 | K Means Clustering and Meanshift Analysis for Grouping the Data of Coal Term in Puslitbang tekMIRA | Jurnal Telkomnika – Jilid 16 Terbitan 3 (International) Akreditasi Dikti A dan Terindex Scopus | 2018 |
| 12 | Sireuboh-klasifikasi data lokasi barang menggunakan region of interest (roi) dan algoritma ransac | Jurnal Nasional  Tekno Insentif LLDIKTI IV | 2018 |
| 13 | Implementation of web scraping on github task monitoring system | Jurnal Telkomnika – Jilid 17 Terbitan 1 (International) Akreditasi Dikti A dan Terindex Scopus | 2019 |
| 14 | Ontology Design of Family Planning Field Officer for Family Planning Agency Using  OWL and RDF | Jurnal Telkomnika – Jilid 17 Terbitan 1 (International) Akreditasi Dikti A dan Terindex Scopus | 2019 |
| 15 | RFID-based conveyor belt for improve warehouse operations | Jurnal Telkomnika – Jilid 17 Terbitan 2 (International) Akreditasi Dikti A dan Terindex Scopus | 2019 |
| 16 | Implementasi algoritma genetika untuk optimalisasi pelayanan kependudukan | Jurnal Nasional  Tekno Insentif LLDIKTI IV  Terindex DOAI | 2019 |
| 17 | Collaboration Fmadm And K-Means Clustering To Determine The Activity Proposal In Operational Management Activity | Jurnal Emiter – EMITTER International Journal of Engineering Technology Terindex Scopus | 2019 |
| 18 | Implementasi Algoritma Genetika Untuk Optimalisasi Pelayanan Kependudukan | Jurnal Tekno Insentif 13 (2), 36-43 | 2019 |
| 19 | MILA: Low-cost BCI framework for acquiring EEG data with IoT | Telkomnika 18 (2), 846-852 | 2020 |
| 20 | Ovmp: Operational sVehicle Management Application Using Extreme Programming (Xp) Method | Jurnal Tekno Insentif 14 (1), 9-16 | 2020 |
| 21 | Sistem Informasi Absensi Pegawai Menggunakan Metode RAD dan Metode LBS Pada Koordinat Absensi | Jurnal Media Informatika Budidarma 4 (1),  59-64 | 2020 |
| 22 | AMCF: A Novel Archive Modeling Based on Data Cluster and Filtering | Technomedia Journal 4 (2), 139-152 | 2020 |

1. Pengabdian Kepada Masyarakat

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Judul Pengabdian kepada Masyarakat | Penyandang Dana | Tahun |
| 1 | Pelatihan Penyusunan Proposal Penelitian Tindakan Kelas | SD Panorama Bandung | 2015 |
| 2 | Pelatihan Penyusunan Laporan Penelitian Tindakan Kelas | SD Panorama Bandung | 2016 |
| 3 | Pelatihan Publikasi Penelitian Tindakan Kelas | SD Panorama Bandung | 2017 |
| 4 | Pelatihan Pemanfaatan Google Map | Desa Wangunharja Lembang | 2019 |

Semua data yang saya isikan dan tercantum dalam biodata ini adalah benar dan dapat dipertanggungjawabkan secara hukum. Apabila di kemudian hari ternyata dijumpai ketidaksesuaian dengan kenyataan, saya sanggup menerima sanksi.

Demikian biodata ini saya buat dengan sebenarnya untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam pengajuan Penelitian Internal Tahun 2022

Bandung, 14 Maret 2022

 Ketua Peneliti,

(Syafrial Fachri Pane,S.T.,M.T.I.,EBDP)

1. Identitas Diri Anggota Peneliti

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 1 | Nama Lengkap (dengan gelar) | Amri Yanuar, ST.,M.MT |
| 2 | Jenis Kelamin | Laki-laki |
| 3 | Jabatan Fungsional Akademik | Asisten Ahli |
| 4 | NIK | 116.86.207 |
| 5 | NIDN | 0412018603 |
| 6 | Tempat dan Tanggal Lahir | Bandung, 12 Januari 1986 |
| 7 | E-mail | [amriyanuar@poltekpos.ac.id](mailto:amriyanuar@poltekpos.ac.id) |
| 8 | Nomor Telepon/HP | 081910027205 |
| 9 | Alamat Kantor | Jl. Sari Asih No. 54 Bandung |
| 10 | Nomor Telepon kantor |  |
| 11 | Lulusan yang telah dihasilkan | D4 = 9 Orang |
| 12 | Mata kuliah yang diampu | 1. Manajemen Persediaan |
| 2. Manajemen pergudangan |

1. Riwayat Pendidikan

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  | S1 | S2 |
| Nama Perguruan Tinggi | Universitas Pasundan | Universiti Teknologi Malaysia |
| Bidang Ilmu | Teknik Industri | Management of Technology |
| Tahun Masuk/Tahun Lulus | 2004/2009 | 2011/2013 |
| Judul Skripsi/Tesis | Implementasi MFG/Pro di PT Pindad Persero | Implementation of Inventory Management in SMEs Metal Industries Bandung |
| Nama Pembimbing/Promotor | Putri Mety Zalynda, ST.,MT | Dr. Low Hock Heng |

1. Pengalaman Penelitian dalam 5 tahun Terakhir

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| No. | Tahun | Judul Penelitian | Pendanaan | |
| Sumber | Jml (Juta Rp) |
| 1 | 2015 | Penerapan Software ERP SAP di PT Purinusa Eka Persada | LPPM Politeknik Pos | 5.000.000 |
| 2 | 2017 | Perancangan Kebutuhan Persediaan Untuk Barang Penjualan Online (Studi Kasus: UKM Pelaku E-Commerce) | LPPM Politeknik Pos | 8.000.000 |
| 3 | 2018 | Formulasi Model Bisnis Surat Kabar Elektronik di Indonesia | PDP Ristekdikti | 14.500.000 |

1. Pengalaman Pengabdian Kepada Masyarakat dalam 5 tahun terakhir

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| No. | Tahun | Judul Pengabdian Kepada Masyarakat | Pendanaan | |
| Sumber | Jml (Juta Rp) |
| 1 | 2017 | Pelatihan Aplikasi Monitoring Distribusi Beras Berbasis SMS Gateway di Kecamatan Cikancung | LPPM Politeknik Pos | 7.000.000 |
| 2 | 2018 | Pelatihan Aplikasi Pos Pelayanan Keluarga Berencana dan Kesehatan Terpadu di RW 06 Kelurahan Rancaekek Kencana | LPPM Politeknik Pos | 8.000.000 |

1. Publikasi Artikel Ilmiah Dalam Jurnal dalam 5 tahun Terakhir

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No. | Judul Artikel | Nama Jurnal | Volume/Nomor/Tahun |
| 1 | Penerapan Software ERP SAP PT Purinusa Eka Persada | Jurnal Logistik Bisnis | Vol. 6 No 2 2016 |
| 2 | Formulasi Bisnis Model Surat Kabar Elektronik di Pikiran Rakyat | Jurnal Competitive | Vol. 13 No 1 2018 |

Semua data yang saya isikan dan tercantum dalam biodata ini adalah benar dan dapat dipertanggungjawabkan secara hukum. Apabila di kemudian hari ternyata dijumpai ketidaksesuaian dengan kenyataan, saya sanggup menerima sanksi.

Demikian biodata ini saya buat dengan sebenarnya untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam pengajuan Penelitian Internal Tahun 2022. Bandung,14 Maret 2022

Anggota Peneliti,

Amri Yanuar, ST.,M.MT

1. Identitas Diri Anggota Peneliti

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 1 | Nama Diri | Bachtiar Ramadhan |
| 2 | Jenis Kelamin | Laki – Laki |
| 3 | Program Studi | DIV-Teknik Informatika |
| 4 | NIM | 1204077 |
| 5 | Tempat dan Tanggal Lahir | Pekanbaru, 21 Desember 2000 |
| 6 | Alamat Email | 1204077\_bachtiar@students.poltekpos.ac.id |
| 7 | Nomor Telepon/HP | 085213921331 |

1. Kegiatan Kemahasiswaan Yang Sedang/Pernah Diikuti

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Kegiatan | Status Dalam Kegiatan | Waktu dan Tempat |
| 1 | RPPI | Aktif |  |
| 2 | LDK Commitment | Aktif |  |
| 3 | Himatif | Aktif |  |

1. Penghargaan Yang Pernah Diterima

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Penghargaan | Pihak Pemberi Penghargaan | Tahun |
| 1 |  |  |  |
| 2 |  |  |  |

Semua data yang saya isikan dan tercantum dalam biodata ini adalah benar dan dapat dipertanggungjawabkan secara hukum. Apabila di kemudian hari ternyata dijumpai ketidaksesuaian dengan kenyataan, saya sanggup menerima sanksi.

Demikian biodata ini saya buat dengan sebenarnya untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam pengajuan Penelitian Internal Tahun 2022.

Bandung, 14 Maret 2022

 Anggota Peneliti,

(Bachtiar Ramadhan)

1. Identitas Diri Anggota Penelitian

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 1 | Nama Diri | Nur Tri Ramadhanti Adiningrum |
| 2 | Jenis Kelamin | Perempuan |
| 3 | Program Studi | DIV-Teknik Informatika |
| 4 | NIM | 1204061 |
| 5 | Tempat dan Tanggal Lahir | Bandung,16 Desember 2001 |
| 6 | Alamat Email | 1204061\_nur@students.poltekpos.ac.id |
| 7 | Nomor Telepon/HP | 081221950983 |

1. Kegiatan Kemahasiswaan Yang Sedang/Pernah Diikuti

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Kegiatan | Status Dalam Kegiatan | Waktu dan Tempat |
| 1 | Himatif | Aktif |  |
| 2 | Composer | Aktif |  |
| 3 | Popeys | Aktif |  |

1. Penghargaan Yang Pernah Diterima

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Penghargaan | Pihak Pemberi Penghargaan | Tahun |
| 1 |  |  |  |
| 2 |  |  |  |

Semua data yang saya isikan dan tercantum dalam biodata ini adalah benar dan dapat dipertanggungjawabkan secara hukum. Apabila di kemudian hari ternyata dijumpai ketidaksesuaian dengan kenyataan, saya sanggup menerima sanksi.

Demikian biodata ini saya buat dengan sebenarnya untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam pengajuan Penelitian Internal Tahun 2022.

Bandung, 14 Maret 2022

Anggota Tim

(Nur Tri Ramadhanti Adiningrum)

1. Identitas Diri Anggota Penelitian

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 1. | Nama Diri | M. Rizky |
| 2. | Jenis Kelamin | Laki – Laki |
| 3. | Program Studi | DIV-Teknik Informatika |
| 4. | NIM | 1194021 |
| 5. | Tempat dan Tanggal Lahir | Dompu, 17 April 2000 |
| 6. | Alamat Email | [mriski889@gmail.com](mailto:mriski889@gmail.com) |
| 7. | Nomor Telepon/HP | 085239807970 |

1. Kegiatan Kemahasiswaan Yang Sedang/Pernah Diikuti

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Kegiatan | Status Dalam Kegiatan | Waktu dan Tempat |
| 1. |  |  |  |
| 2. |  |  |  |
| 3. |  |  |  |

1. Penghargaan Yang Pernah Diterima

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| No | Jenis Penghargaan | Pihak Pemberi Penghargaan | Tahun |
| 1. |  |  |  |
| 2. |  |  |  |

Semua data yang saya isikan dan tercantum dalam biodata ini adalah benar dan dapat dipertanggungjawabkan secara hukum. Apabila di kemudian hari ternyata dijumpai ketidaksesuaian dengan kenyataan, saya sanggup menerima sanksi.

Demikian biodata ini saya buat dengan sebenarnya untuk memenuhi salah satu persyaratan dalam pengajuan Penelitian Internal Tahun 2022.

Bandung, 14 Maret 2022

Anggota Tim

(M. Rizky)

Lampiran 3 Surat Pernyataan Ketua Penelitian

**SURAT PERNYATAAN BEBAS PLAGIAT**

Saya yang bertandatangan di bawah ini:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Nama | : | Syafrial Fachri Pane.,S.T.,M.TI.,EBDP |
| NIDN | : | 0416048803 |
| Program Studi | : | D4 Teknik Informatika |

Dengan ini menyatakan bahwa judul laporan ini **pemodelan berbasis data untuk memprediksi gaji berdasarkan faktor-faktor spesifik dengan pendekatan machine learning** benar bebas dari plagiat, dan apabila pernyataan ini terbukti tidak benar maka saya bersedia menerima sanksi sesuai ketentuan yang berlaku.

Demikian surat pernyataan ini saya buat untuk dipergunakan sebagaimana mestinya.

Bandung, 14 Maret 2022

Yang membuat pernyataan,

**(Syafrial Fachri Pane.,S.T.,M.T.I.,EBDP)**

**NIK. 117.88.233**

Lampiran 4 Penggunaan Anggaran

Lampiran 5 Bukti Penerimaan Artikel Ilmiah (LOA) atau URL dan Screenshoot Halaman Jurnal yang Sudah Dipublikasi

Lampiran 6 Format Catatan Harian (Logbook)

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| No | Tanggal | Kegiatan |
| 1 |  | Catatan :  Dokumen Pendukung :   1. Foto 2. Grafik/Tabel/Dokumen 3. dst |
| 2 |  | Catatan :  Dokumen Pendukung :   1. Foto 2. Grafik/Tabel/Dokumen   dst |
| 3 |  | Catatan :  Dokumen Pendukung :   1. Foto 2. Grafik/Tabel/Dokumen   dst |
| 4 |  | Catatan :  Dokumen Pendukung :   1. Foto 2. Grafik/Tabel/Dokumen   dst |

Lampiran 7 Poster