# PERANCANGAN SISTEM INFORMASI AKADEMIK BERBASIS WEB

# **Proposal Tugas Akhir**

Oleh

John Doe 18299000



PROGRAM STUDI SISTEM DAN TEKNOLOGI INFORMASI SEKOLAH TEKNIK ELEKTRO DAN INFORMATIKA INSTITUT TEKNOLOGI BANDUNG Oktober 2025

# **LEMBAR PENGESAHAN**

# PERANCANGAN SISTEM INFORMASI AKADEMIK BERBASIS WEB

# **Proposal Tugas Akhir**

Oleh

John Doe 18299000

Program Studi Sistem dan Teknologi Informasi Sekolah Teknik Elektro dan Informatika Institut Teknologi Bandung

Proposal Tugas Akhir ini telah disetujui dan disahkan di Bandung, pada tanggal 28 Oktober 2025

Pembimbing

Dr. Ir. John Doe, M.T.

NIP. 123456789

# DAFTAR ISI

DAFTAR GAMBAR iv
DAFTAR TABEL
DAFTAR KODE vi
I PENDAHULUAN 1
I.1 Latar Belakang
I.2 Rumusan Masalah
I.3 Tujuan
I.4 Batasan Masalah
I.5 Metodologi
II STUDI LITERATUR 6
II.1 Krisis Hipertensi
II.1.1 Hipertensi Urgensi (Hypertensive Urgency)
II.1.2 Hipertensi Emergensi (Hypertensive Emergency)
II.1.3 Faktor Pemicu Utama
II.1.4 Prosedur Diagnostik
II.1.5 Prinsip Tatalaksana Hipertensi Emergensi
II.2 Konsep Digital Twin dalam Kesehatan
II.3 Landasan Pemodelan Prediktif Klinis
II.3.1 Sumber Data dan Pra-pemrosesan
II.3.2 Feature Engineering
II.4 Model Machine Learning dan Evaluasi
II.4.1 Metrik Evaluasi
II.5 Explainable AI (XAI) dalam Medis
II.6 Penelitian Terkait dan Posisi Penelitian
III ANALISIS MASALAH
III.1 Analisis Kondisi Saat Ini
III.2 Analisis Kebutuhan
III.2.1 Identifikasi Masalah Pengguna
III.2.2 Kebutuhan Fungsional
III.2.3 Kebutuhan Nonfungsional
III.3 Analisis Pemilihan Solusi

III.	3.1	Alternatif Solusi		•	•	•	•				•	•		•	•		•	•	•				14
III.	3.2	Analisis Penentuan Solusi																					14
IV	DE	SAIN KONSEP SOLUSI		•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	16
V	RE	NCANA SELANJUTNYA																					17

# **DAFTAR GAMBAR**

# **DAFTAR TABEL**

# DAFTAR KODE

### **BABI**

### **PENDAHULUAN**

#### I.1 Latar Belakang

Hipertensi merupakan tantangan kesehatan masyarakat global dan faktor risiko utama yang berkontribusi pada morbiditas dan mortalitas akibat penyakit kardiovas-kular, seperti stroke dan gagal jantung (Reges et al., 2020). Data WHO (2023) mengindikasikan bahwa 1,28 miliar orang dewasa di seluruh dunia hidup dengan hipertensi, sebuah angka yang sejalan dengan tingginya prevalensi di Indonesia.

Permasalahan fundamental dalam manajemen hipertensi saat ini terletak pada paradigmanya yang bersifat reaktif. Intervensi klinis sering kali baru dilakukan setelah diagnosis ditegakkan atau setelah terjadi fluktuasi tekanan darah (TD) yang signifikan (Savoia et al., 2017; Carey et al., 2018).. Kelemahan dari pendekatan reaktif ini adalah kegagalannya dalam mengantisipasi dan mencegah episode akut yang paling berbahaya yaitu krisis hipertensi. Kondisi darurat medis ini terjadi ketika tekanan darah sistolik dan diastolik melebihi 180/120 mmHg, yang secara langsung berpotensi menyebabkan kerusakan pada organ target (Talle et al., 2023).

Peluang untuk transisi menuju manajemen proaktif kini terbuka melalui pemanfaatan machine learning (ML) pada data runtun waktu (time-series) klinis. Dataset publik beresolusi tinggi, seperti MIMIC-IV (Medical Information Mart for Intensive Care), menyediakan rekaman data vital sign seperti nilai TD per jam, dan intervensi medis secara longitudinal (Johnson et al., 2023). Data ini memungkinkan pelatihan model prediktif. Secara khusus, model ensemble seperti Random Forest (RF) atau XGBoost telah menunjukkan performa state-of-the-art dalam menangani data tabular kompleks yang dihasilkan dari proses feature engineering pada data runtun waktu untuk memprediksi luaran klinis (S et al., 2024; Izonin et al., 2024).

Meskipun demikian, akurasi prediktif yang tinggi (high-fidelity) saja belum men-

cukupi untuk adopsi klinis. Hambatan utama dalam implementasi machine learning di lingkungan berisiko tinggi seperti perawatan kesehatan adalah sifat "black box". Masalah "black box" pada machine learning di bidang kesehatan merujuk pada kurangnya transparansi dan interpretabilitas dari model-model kompleks seperti deep learning, sehingga sulit bagi klinisi dan pasien untuk memahami alasan di balik prediksi atau rekomendasi yang dihasilkan (Poon & Sung, 2021; Rudin, 2018). Model-model ini sering kali kurang memiliki transparansi internal karena meskipun mampu menghasilkan prediksi (output) yang akurat, model tersebut tidak dapat memberikan justifikasi yang mudah dipahami manusia atas keputusan yang diambil (Elshawi et al., 2019). Kurangnya transparansi internal pada model dapat menghambat kepercayaan dan akuntabilitas, sehingga penting untuk mengembangkan sistem yang memungkinkan penelusuran dan verifikasi alasan di balik setiap rekomendasi atau peringatan otomatis (Visco et al., 2023).

Untuk mengatasi kesenjangan antara akurasi dan interpretabilitas ini, disiplin Explainable AI (XAI) menjadi sangat krusial. Metode XAI, khususnya metode atribusi post-hoc seperti SHAP (SHapley Additive exPlanations), menawarkan solusi yang kuat. SHAP, yang didasarkan pada teori permainan kooperatif, mampu mengkal-kulasi kontribusi spesifik dari setiap fitur masukan terhadap deviasi prediksi model dari nilai dasarnya (Khan et al., 2024; Ali et al., 2023). Pendekatan ini secara efektif memberikan penjelasan yang terukur mengenai alasan di balik terbentuknya suatu prediksi tertentu (Nohara et al., 2021).

Oleh karena itu, penelitian ini mengusulkan pengembangan Digital Twin berbasis data sebagai purwarupa sistem pendukung keputusan klinis (CDSS) yang dirancang untuk memadukan akurasi dan transparansi. Konsep ini merujuk pada model yang digerakkan oleh algoritma machine learning seperti Random Forest dan XGBoost, bukan pada simulasi fisiologis mekanistik yang bersifat menyeluruh. Melalui integrasi antara model prediktif yang andal dan metode penjelasan SHAP, penelitian ini bertujuan menjembatani kesenjangan dalam adopsi sistem cerdas dengan menghadirkan alat yang mampu memberikan peringatan tentang apa yang diprediksi sekaligus menjelaskan alasan di balik prediksi tersebut.

### I.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang di atas, rumusan masalah dalam penelitian ini adalah:

1. Bagaimana merancang proses feature engineering untuk mengubah data runtun waktu (time-series) berfrekuensi tinggi dari MIMIC-IV menjadi set fitur

- tabular yang relevan untuk memprediksi krisis hipertensi?
- 2. Bagaimana mengembangkan dan mengevaluasi model machine learning (XGBoost/RF) untuk mencapai akurasi prediksi risiko krisis hipertensi jangka pendek yang optimal?
- 3. Bagaimana mengimplementasikan metode SHAP untuk menganalisis model yang telah dilatih dan memberikan penjelasan yang dapat ditafsirkan (interpretable) untuk setiap prediksi risiko individu?
- 4. Bagaimana Purwarupa Digital Twin Hipertensi berbasis machine learning dapat dirancang untuk menampilkan hasil prediksi dan rasionalisasi SHAP secara user-friendly bagi pengguna?

#### I.3 Tujuan

Tujuan utama pelaksanaan Tugas Akhir ini adalah:

- 1. Mengekstraksi kohort pasien yang relevan dan membangun pipeline feature engineering untuk memproses data runtun waktu dari MIMIC-IV.
- 2. Mengembangkan dan memvalidasi model prediktif (XGBoost/RF) yang akurat untuk memberikan peringatan dini (early warning) krisis hipertensi.
- 3. Mengaplikasikan SHAP untuk mengidentifikasi faktor-faktor klinis utama/fitur yang paling berkontribusi terhadap prediksi risiko tinggi, sehingga memberikan transparansi pada keluaran model.
- 4. Merancang dan membangun Purwarupa Digital Twin sederhana dan interaktif untuk mendemonstrasikan hasil prediksi dan rasionalisasi SHAP secara userfriendly bagi pengguna.

#### I.4 Batasan Masalah

Batasan-batasan masalah yang diambil dalam pelaksanaan tugas akhir ini adalah sebagai berikut:

- 1. Penelitian ini berfokus pada perancangan, pengembangan, dan evaluasi purwarupa dalam lingkungan simulasi. Penelitian ini tidak mencakup implementasi klinis di rumah sakit atau uji coba prospektif pada pasien nyata.
- 2. Sumber data difokuskan namun tidak terbatas pada dataset publik anonim MIMIC-IV. Kohort pasien berasal dari lingkungan ICU, sehingga generalisasi model ke populasi hipertensi umum (rawat jalan) memerlukan validasi lebih lanjut.
- 3. Model Digital Twin yang dimaksud penulis merujuk pada model prediktif berbasis data (XGBoost/RF), bukan model simulasi fisiologis mekanistik yang

- komprehensif.
- 4. Eksplorasi model terbatas pada algoritma Machine Learning. Metode Explainable Al yang diimplementasikan adalah SHAP (SHapley Additive Explanations) namun kajian lebih dalam untuk validasi tetap diperlukan.
- Keluaran sistem adalah skor risiko dan penjelasan fitur (SHAP values), yang berfungsi sebagai pendukung keputusan, bukan sebagai diagnosis medis otomatis.

### I.5 Metodologi

Penelitian ini menggunakan pendekatan kuantitatif dengan desain studi berupa pemodelan komputasi dan analisis data sekunder. Alur penelitian (research workflow) dirancang secara sistematis dalam beberapa tahapan utama yang saling berurutan untuk mencapai tujuan yang telah ditetapkan. Tahapan-tahapan tersebut akan dielaborasi secara rinci dalam Bab 3, namun secara garis besar adalah sebagai berikut:

- 1. **Studi Literatur dan Akuisisi Data** Tahap awal penelitian mencakup studi literatur mendalam mengenai hipertensi, krisis hipertensi, arsitektur Digital Twin di bidang kesehatan, model machine learning (khususnya XGBoost/RF), dan implementasi Explainable AI (XAI) menggunakan SHAP. Secara paralel, dilakukan proses akuisisi data dengan mengakses dan mengunduh dataset anonim MIMIC-IV dari PhysioNet, setelah memenuhi persyaratan etika data.
- 2. **Pra-Pemrosesan dan Ekstraksi Kohort** Data mentah MIMIC-IV yang berukuran sangat besar akan diproses. Tahap ini berfokus pada:
  - Ekstraksi Kohort: Mendefinisikan kriteria inklusi dan eksklusi (misalnya, pasien dewasa dengan diagnosis hipertensi, ketersediaan data vital sign minimal 24 jam) untuk menyaring dan memilih populasi studi yang relevan.
  - Pembersihan Data: Menangani data yang hilang (missing values), data yang tidak konsisten, dan normalisasi data.
- 3. **Feature Engineering** Ini adalah tahap krusial untuk mengubah data runtun waktu (time-series) berfrekuensi tinggi menjadi format data tabular yang statis dan siap digunakan oleh model ML. Proses ini mencakup ekstraksi fitur-fitur yang relevan secara klinis, seperti fitur agregat (misal, rata-rata, min, maks TD dalam 3 jam), fitur tren (misal, slope atau kemiringan grafik TD dalam 1 jam terakhir), dan fitur temporal (misal, waktu sejak pemberian obat antihipertensi terakhir).
- 4. **Pengembangan Model Prediktif** Pada tahap ini, data tabular yang telah bersih dibagi menjadi data latih (training set) dan data uji (testing set). Model

- ensemble (diprioritaskan XGBoost atau Random Forest) akan dilatih menggunakan data latih untuk memprediksi target outcome yang telah didefinisikan (misalnya, probabilitas terjadinya krisis hipertensi dalam N jam ke depan).
- 5. Evaluasi Kinerja dan Analisis Penjelasan (XAI) Model yang telah dilatih akan dievaluasi kinerjanya menggunakan data uji dengan metrik standar seperti Area Under the Receiver Operating Characteristic Curve (AUC-ROC), Akurasi, Presisi, dan Recall. Setelah model divalidasi, metode SHAP akan diaplikasikan untuk:
  - Secara Global: Mengidentifikasi fitur apa yang paling berpengaruh secara umum terhadap prediksi model (SHAP Summary Plot).
  - Secara Lokal: Menganalisis prediksi individu untuk memahami kontribusi spesifik setiap fitur pada kasus pasien tertentu (SHAP Force Plot).
- 6. **Perancangan Purwarupa dan Visualisasi** Sebagai tahap akhir, sebuah purwarupa (prototype) dashboard visualisasi sederhana akan dikembangkan (misalnya menggunakan Streamlit atau Dash). Dashboard ini akan mensimulasikan fungsionalitas Digital Twin dengan menampilkan prediksi risiko (output model) beserta penjelasannya (output SHAP) secara interpretable.

### **BAB II**

## **STUDI LITERATUR**

### II.1 Krisis Hipertensi

[cite<sub>s</sub>tart]KrisisHipertensimerupakansuatukondisimedisseriusyangditandaiolehpeningkata 348].[cite<sub>s</sub>tart]KondisiiniumumnyadidefinisikanketikaTekananDarahSistolik(TDS)melebi 349].[cite<sub>s</sub>tart]Identifikasidantatalaksanasegerasangatpentinguntukmencegahkerusakanorga50].[cite<sub>s</sub>tart]Krisisinidiklasifikasikanberdasarkankeberadaankerusakanorgantargetakutg351].

## **II.1.1** Hipertensi Urgensi (Hypertensive Urgency)

[cite\_start] HipertensiUrgensidit and aidengan peningkatan TDy ang parahyaitu TDs is to lik melektrandakerus akan organ targetakut yang baruatau progresif (<math>StatPearls 2023)[cite: 353].[cite\_start] Gejalay ang mungkin dialami pasien dalam kondisiurgensicen derung non-spesifik, mencakup sakit kepalaber kepanjangan, mimisan, pusing, atau kegelisahan (<math>MSF 202354].[cite\_start] Karenaketia daan kerusakan organakut, tatalaksan adiarah kan pada penurunan targetakut sakan organakut sakan organakut, tatalaksan adiarah kan pada penurunan targetakut sakan organakut sakan org

#### **II.1.2** Hipertensi Emergensi (Hypertensive Emergency)

 $[ cite_s tart] Hipertensi Emergensi adalah kondisi yang mengancam jiwadan memerlukan intervenda 558]. [ cite_s tart] Kondisi ini diciri kanoleh TD yang sang atting giyaitu TD sistolik melebih i 180 mm. 359]. [ cite_s tart] Kerusakan organyang dapatter jadi meliputi sistem saraf, yang dapat memuncul kanoleh TD yang sang atting giyaitu TD sistolik melebih i 180 mm. 359]. [ cite_s tart] Kerusakan organyang dapatter jadi meliputi sistem saraf, yang dapat memuncul kanoleh TD yang sang atting giyaitu TD sistolik melebih i 180 mm. 359]. [ cite_s tart] Selainitu, kerusakan jugadapatter jadi padajan tung, memicuga galjan tung atau 361].$ 

#### II.1.3 Faktor Pemicu Utama

 363].[cite<sub>s</sub>tart]FaktorpemiculainmeliputikondisisepertipreeklampsiaataueklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiaataueklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiaataueklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiaataueklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiaataueklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatantiinflamasinonsteroidataustimulansepertipreeklampsiadalamkelobatanyangdapatmeningkatkanTD, misalnyaobatan

### II.1.4 Prosedur Diagnostik

 $[{\it cite}_s tart] Evaluasi pasienden gankecuri gaankrisi shi pertensiharus dilakukan dengan cepatun tu 366]. Rangkai antes diagnosti kyang direkomen dasi kan mencakup:$ 

Pemeriksaan laboratorium, seperti Hitung Darah Lengkap, Panel Metabolik Lengkap untuk menilai fungsi ginjal, dan enzim jantung seperti Troponin serta BNP untuk menilai cedera miokard (BMJ Best Practice 2024)[cite: 367, 368]. [cite<sub>s</sub>tart]

Pemeriksaan urin untuk mengevaluasi fungsi ginjal (BMJ Best Practice 2024)[cite: 369]. [cite $_start$ ]

Pemeriksaan pencitraan dan jantung: EKG dilakukan untuk menilai irama jantung, sedangkan Rontgen Dada dapat mendeteksi gagal jantung kongestif (BMJ Best Practice 2024)[cite: 370]. [cite<sub>s</sub>tart]

Jika ada gejala neurologis seperti nyeri kepala hebat, CT scan kepala diindikasikan untuk menyingkirkan perdarahan intrakranial atau stroke (StatPearls 2024)[cite: 371].

### II.1.5 Prinsip Tatalaksana Hipertensi Emergensi

 $[ cite_s tart] Tatalaksanapada Hipertensi Emergensi membutuh kan rawatinap dan pengawas 373]. [ cite_s tart] Tujuan utamaterapia dalah menguran gitekanan darah secara bertahap dan tarah [ cite_s tart] Penurunan T Dyang terlalucepathar us dihindarikaren aberisiko memicuis 375]. [ cite_s tart] Untuk target penurunan umum, pedoman klinis mereko mendasi kan penuru 376]. [ cite_s tart] Setelahnya, T D diturun kan secara bertahap menuju 160/100—110 mm H g dalam waktu 2 hingga 6 jamberikutnya (BM J Best Practice 2024) [ cite: 377].$ 

### II.2 Konsep Digital Twin dalam Kesehatan

 $[ cite_s tart] Konsep Digital Twin, yang berasal dari industri manu faktur, merujuk padare presente 379]. [ cite_s tart] Kembaran digital ini diperbaru isecara dinamis menggunak and atare al-timedari mitra fisiknya, memungkin kannya untuk melakukan pemantauan, analisis, dan simu Streib Yli-Harja, 2024) [ cite: 380, 382].$ 

[cite<sub>s</sub>tart]Dalamkontekskesehatan, DigitalTwinberevolusimenjadimodelvirtualpersonaldari 383].[cite<sub>s</sub>tart]Modelinimengintegrasikandatapasienmulti-modal, termasukdatafisiologis, 384].

Terdapat dua pendekatan utama dalam membangun Digital Twin kesehatan:

cite<sub>s</sub>tart Model mekanistik, yang mencoba mensimulasikan fisiologi manusia secara komprehensif menggunakan persamaan diferensial dan prinsipprinsip biologis[cite: 385]. [cite<sub>s</sub>tart]

cite<sub>s</sub>tart Model data-driven atau berbasis data, yang menjadi fokus penelitian ini[cite: 386].

[cite<sub>s</sub>tart]Penelitianinimende finisikan\*\*"DigitalTwinSederhana"\*\*sebagaisebuahpurwaru 387].[cite<sub>s</sub>tart]Modelinitidakmensimulasikanseluruhbiologi, melainkanbelajardaripoladatah if"berbasisdata[cite: 388].[cite<sub>s</sub>tart]Penerapankonsepiniterbuktirelevanuntukmanajemenpe 389].

#### \_\_\_\_

#### II.3 Landasan Pemodelan Prediktif Klinis

 $[ {\it cite}_s tart] Pengembangan model data-driven in imengikuti alurker ja penemuan pengetahuan yang 391 ]. [ cite_s tart] Alurker ja standar dalam data science, sering disebut sebagai **Knowledge Discov *, menyediakan kerangka ker ja metodologi syang formal [cite: 392]. [ cite_s tart] Proses KDD terdes Seleksi Data, Pra-pemrosesan, Transformasi, Data Mining (Pemodelan), dan Evaluasi atau 393, 395]. [ cite_s tart] Setiap tahap memiliki perankrusi alda lam membangun model yang valid dan an 396].$ 

#### II.3.1 Sumber Data dan Pra-pemrosesan

 $[cite_start] Penelitian in imeman faat kandataset **MIMIC-IV **(Medical Information Marting 197]. [cite_start] MIMIC-IV adalah database publik berskalabesar yang berisi datarek ammedisele identifikasi dari pasien yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 198]. [cite_start] Relevan si dataset ini terletak padaketer sedia andatavital sign beresolusiting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang dirawat di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang di unit perawat an intensif (ICU) di Beth Israel Deaconess Marting 1991, yang di unit perawat an intensif (IC$ 

 $399].[cite_start]Datainimemungkinkan pelacakan fluktua sitekan andarah dari jamke jam, yang 400].$ 

## **II.3.2** Feature Engineering

 $[cite_s tart] Tahap Transformasi, atau Feature Engineering, adalah langkah fundamental dalam 401]. [cite_s tart] Model machine learning klasik seperti XGB oost tidak dapat memproses dataruntu 402, 403]. [cite_s tart] Oleh karenaitu, teknik feature engineering diperlukan untuk mengek strak in 403]. [cite_s tart] Inimelibat kan penerapan **sliding window **(jendelageser) padadatah istorispa 404]. Fitur - fiturini dapat berupa:$ 

```
statistik agregat seperti "mean_TD_3 jam" (rata-rata tekanan darah 3 jam terakhir)[cite: 405], [cite_start]
```

```
fitur tren seperti "slope_TD_1jam" (kemiringan grafik tekanan darah 1 jam terakhir)[cite: 405], atau [cite_start]
```

```
fitur temporal seperti "waktu_sejak_obat_terakhir"[cite: 405].
```

 $[\mathbf{cite}_s tart] Kualitas dari fitur-fiturini lahyanga kan menentukan kinerjadari modela 406].$ 

\_\_

### II.4 Model Machine Learning dan Evaluasi

[cite\_start] Intidariproses datamining adalah pemilihan dan penerapan algorit mamachin elearning 409]. [cite\_start] Penelitian iniber fokus pada\*\*modelen semble\*\*, yang dikenal karenak iner janya 410]. [cite\_start] Modelen semblemeng gabung kan predik sidari beberapa modelyang lebih lemah unt 411]. [cite\_start] Duameto deen sembleyang paling populera dalah \*\*Random Forest\* \*dan \*\*XGBoost \*\*(Extreme Gradient Boosting) (Chen & Guestrin, 2016) [cite: 412]. [cite\_start] XGBoost sering kalimen un jukkan kiner ja superior pada data tabular terstruktur 413]. [cite\_start] Keung gulan nya terletak pada kemampuan nya menangan idatayang hilang (missing over fitting \* [cite: 414].

### II.4.1 Metrik Evaluasi

 $[ cite_s tart ] Karenatar getluar an adalah prediksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine 415] [ cite_s tart ], evaluasi kiner jatidak bisah anyaber gantung padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine 415) [ cite_s tart ], evaluasi kiner jatidak bisah anyaber gantung padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine 415) [ cite_s tart ], evaluasi kiner jatidak bisah anyaber gantung padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine 415) [ cite_s tart ], evaluasi kiner jatidak bisah anyaber gantung padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine 415) [ cite_s tart ], evaluasi kiner jatidak bisah anyaber gantung padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisik okrisishi pertensi (masalah klasifikasi bine padametrika kurasi, terutamapada adalah perdiksirisi kantara perdiksi kantara perdiksirisi kantara perdiksi kant$ 

416]. Metrike valuasiyan glebih relevan akan digunakan, seperti:

\*\*Precision\*\* (kemampuan model untuk tidak salah memberi alarm palsu)[cite: 418]. [cite $_start$ ]

\*\*Recall\*\* (kemampuan model untuk menemukan semua kasus krisis yang sebenarnya)[cite: 418]. [cite<sub>s</sub>tart]

\*\*F1-Score\*\*[cite: 418].

 $[ \textbf{cite}_s tart] Secarakhusus, **AreaUnder the Receiver Operating Characteristic ROC) **akandigunakan sebagai metrikevaluasi utama [cite: 419]. [cite_s tart] AUC-ROC mengukur kemampuan diskriminati f model secara 420, 422].$ 

\_

### II.5 Explainable AI (XAI) dalam Medis

 $[ \textbf{cite}_s tart] Masalah fundamental dengan modelen sembleyangkuat seperti XGBoostadalah si fata *`kotakhitam"(black box)**[cite: 424].[cite_s tart] Modelini dapat menghasil kan predik siyang sa 425].[cite_s tart] Dalam domain berisik oting gi seperti kedokteran, akurasi sajati dak cukup (Ahmad 426].[cite_s tart] Kebutuhan akan kepercayaan (trust), transparansi, danakun tabili tas (accountabili *Explainable AI(XAI) **sebagai komponen wajib [cite: 428].$ 

[cite $_s$ tart]Implementasi\*\*SHAP\*\*akanmenghasilkanduajenispenjelasanutamayangkrusia 429].

\*\*Interpretabilitas Global\*\* (SHAP Summary Plot): Menunjukkan fitur apa saja, seperti "slope\_TD\_1jam", yang memiliki dampak paling besar secara keseluruhan pada prediksi model[cite: 430]. [cite<sub>s</sub>tart]

\*\*Interpretabilitas Lokal\*\* (SHAP Force Plot atau Waterfall Plot): Menjelaskan secara rinci mengapa satu prediksi spesifik dibuat untuk satu pasien individu pada satu waktu tertentu[cite: 431].

 $[\mathtt{cite}_s tart] Kemampuan untuk memberikan alas andibalik setiap peringatan distribution and the setiap peringate set and the set and t$ 

II.6 Penelitian Terkait dan Posisi Penelitian

 $[ cite_s tart] Penelitian in ibera da di persimpangan tigado main risetak tif: pemodelan prediktif di Ida 1935]. [ cite_s tart] Tinjauan pustaka menunjukkan bahwa da taset MIMIC-IV telah banyak diguna 436]. [ cite_s tart] Studi-studi in imemvali da sipengguna an MIMIC-IV untuk pemodelan runtum 437]. \\$ 

[cite<sub>s</sub>tart]KombinasiXGBoostdanSHAPtelahmunculsebagai \* state - of - the-art\*untukmembangunmodelklinisyanginterpretable[cite: 438][cite<sub>s</sub>tart], terbuktidalami infarkmiokard(Jiaetal., 2023)[cite: 439].

 $[\mathtt{cite}_s tart] Kebaruan (\textit{novelty}) dan posisipen elitianin iterletak padas intesisun ikdari ketigadomai 441]:$ 

\*\*Fokus Spesifik:\*\* Fokus secara spesifik pada \*\*prediksi risiko krisis hipertensi\*\* di lingkungan ICU, sebuah masalah kritis yang sering terabaikan[cite: 442]. [cite<sub>s</sub>tart]

\*\*Horizon Waktu:\*\* Mengembangkan dan membandingkan model pada beberapa horizon waktu (misalnya, prediksi jangka pendek N-jam vs. jangka menengah M-jam), yang akan memberikan wawasan klinis lebih dalam[cite: 443]. [cite<sub>s</sub>tart]

\*\*Kontribusi Utama:\*\* Pengembangan purwarupa Digital Twin fungsional yang menyajikan peringatan dini yang \*\*dapat dijelaskan dan ditindaklanjuti\*\* (explainable and actionable insights) secara \*realtime\* (tersimulasi) menggunakan SHAP[cite: 444, 446].

Apakah Anda ingin saya melanjutkan ke Bab III atau ada bagian lain dari file LaTeX Anda yang ingin Anda periksa?

### **BAB III**

# **ANALISIS MASALAH**

#### III.1 Analisis Kondisi Saat Ini

Menurut Laudon dan Laudon (2020), gambarkan terlebih dahulu model konseptual sistem yang ada saat ini. Model konseptual ini berisi berbagai komponen atau subsitem dan interaksi antarsubsistem tersebut. Setelah itu, berikan penjelasan tentang masalah yang ada pada sistem tersebut. Paragraf berikut berisi contoh penjabaran masalah sistem informasi fasilitas kesehatan untuk pasien (Pressman 2019).

#### III.2 Analisis Kebutuhan

Quisque ullamcorper placerat ipsum. Cras nibh. Morbi vel justo vitae lacus tincidunt ultrices. Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. In hac habitasse platea dictumst. Integer tempus convallis augue. Etiam facilisis. Nunc elementum fermentum wisi. Aenean placerat. Ut imperdiet, enim sed gravida sollicitudin, felis odio placerat quam, ac pulvinar elit purus eget enim. Nunc vitae tortor. Proin tempus nibh sit amet nisl. Vivamus quis tortor vitae risus porta vehicula.

#### III.2.1 Identifikasi Masalah Pengguna

Fusce mauris. Vestibulum luctus nibh at lectus. Sed bibendum, nulla a faucibus semper, leo velit ultricies tellus, ac venenatis arcu wisi vel nisl. Vestibulum diam. Aliquam pellentesque, augue quis sagittis posuere, turpis lacus congue quam, in hendrerit risus eros eget felis. Maecenas eget erat in sapien mattis porttitor. Vestibulum porttitor. Nulla facilisi. Sed a turpis eu lacus commodo facilisis. Morbi fringilla, wisi in dignissim interdum, justo lectus sagittis dui, et vehicula libero dui cursus dui. Mauris tempor ligula sed lacus. Duis cursus enim ut augue. Cras ac magna. Cras nulla. Nulla egestas. Curabitur a leo. Quisque egestas wisi eget nunc. Nam feugiat lacus vel est. Curabitur consectetuer.

### III.2.2 Kebutuhan Fungsional

Suspendisse vel felis. Ut lorem lorem, interdum eu, tincidunt sit amet, laoreet vitae, arcu. Aenean faucibus pede eu ante. Praesent enim elit, rutrum at, molestie non, nonummy vel, nisl. Ut lectus eros, malesuada sit amet, fermentum eu, sodales cursus, magna. Donec eu purus. Quisque vehicula, urna sed ultricies auctor, pede lorem egestas dui, et convallis elit erat sed nulla. Donec luctus. Curabitur et nunc. Aliquam dolor odio, commodo pretium, ultricies non, pharetra in, velit. Integer arcu est, nonummy in, fermentum faucibus, egestas vel, odio.

#### III.2.3 Kebutuhan Nonfungsional

Sed commodo posuere pede. Mauris ut est. Ut quis purus. Sed ac odio. Sed vehicula hendrerit sem. Duis non odio. Morbi ut dui. Sed accumsan risus eget odio. In hac habitasse platea dictumst. Pellentesque non elit. Fusce sed justo eu urna porta tincidunt. Mauris felis odio, sollicitudin sed, volutpat a, ornare ac, erat. Morbi quis dolor. Donec pellentesque, erat ac sagittis semper, nunc dui lobortis purus, quis congue purus metus ultricies tellus. Proin et quam. Class aptent taciti sociosqu ad litora torquent

per conubia nostra, per inceptos hymenaeos. Praesent sapien turpis, fermentum vel, eleifend faucibus, vehicula eu, lacus.

#### III.3 Analisis Pemilihan Solusi

#### III.3.1 Alternatif Solusi

Pellentesque habitant morbi tristique senectus et netus et malesuada fames ac turpis egestas. Donec odio elit, dictum in, hendrerit sit amet, egestas sed, leo. Praesent feugiat sapien aliquet odio. Integer vitae justo. Aliquam vestibulum fringilla lorem. Sed neque lectus, consectetuer at, consectetuer sed, eleifend ac, lectus. Nulla facilisi. Pellentesque eget lectus. Proin eu metus. Sed porttitor. In hac habitasse platea dictumst. Suspendisse eu lectus. Ut mi mi, lacinia sit amet, placerat et, mollis vitae, dui. Sed ante tellus, tristique ut, iaculis eu, malesuada ac, dui. Mauris nibh leo, facilisis non, adipiscing quis, ultrices a, dui.

#### III.3.2 Analisis Penentuan Solusi

Morbi luctus, wisi viverra faucibus pretium, nibh est placerat odio, nec commodo wisi enim eget quam. Quisque libero justo, consectetuer a, feugiat vitae, porttitor eu, libero. Suspendisse sed mauris vitae elit sollicitudin malesuada. Maecenas ultricies eros sit amet ante. Ut venenatis velit. Maecenas sed mi eget dui varius euismod. Phasellus aliquet volutpat odio. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Pellentesque sit amet pede ac sem eleifend consectetuer. Nullam elementum, urna vel imperdiet sodales, elit ipsum pharetra ligula, ac pretium ante justo a nulla. Curabitur tristique arcu eu metus. Vestibulum lectus. Proin mauris. Proin eu nunc eu urna hendrerit faucibus. Aliquam auctor, pede consequat laoreet varius,

eros tellus scelerisque quam, pellentesque hendrerit ipsum dolor sed augue. Nulla nec lacus.

# **BAB IV**

# **DESAIN KONSEP SOLUSI**

Ilustrasikan desain konsep solusi dalam bentuk model konseptual dan penjelasan secara ringkas, beserta perbedaannya dengan sistem saat ini. Ilustrasi harus dapat dibandingkan (*before* and *after*). Karena masih berupa proposal, bab ini hanya berisi gambar desain konsep solusi tersebut dan penjelasan perbandingannya dengan gambar sistem yang ada saat ini (yang tergambar di awal Bab III).

# **BAB V**

# RENCANA SELANJUTNYA

Jelaskan secara detail langkah-langkah rencana selanjutnya, hal-hal yang diperlukan atau akan disiapkan, dan risiko dan mitigasinya, yang meliputi:

- 1. Rencana implementasi, termasuk alat dan bahan yang diperlukan, lingkungan, konfigurasi, biaya, dan sebagainya.
- 2. Desain pengujian dan evaluasi, misalnya metode verifikasi dan validasi.
- 3. Analisis risiko dan mitigasi, misalnya tindakan selanjutnya jika ada yang tidak berjalan sesuai rencana.

# **DAFTAR PUSTAKA**

- Buku Praktis Bahasa Indonesia 1/Kata Wikisumber bahasa Indonesia. 2024. Diakses pada October 22, 2025. https://id.wikisource.org/wiki/Buku\_Praktis\_Bahasa\_Indonesia\_1/Kata.
- Laudon, Kenneth C., dan Jane P. Laudon. 2020. Sistem Informasi Manajemen. Jakarta: Pearson Education.
- Pressman, Roger S. 2019. *Rekayasa Perangkat Lu-nak: Pendekatan Praktisi*. Yogyakarta: McGraw-Hill Education.