

Terbit online pada laman: http://jurnal.utu.ac.id/JTI

# Jurnal Teknologi Informasi

ISSN (Online): 2829-8934



# Sistem Pakar Diagnosa Penyakit Demam Berdarah Pada Manusia Menggunakan Metode Fuzzy Stukamoto

Aliffa Imama Burhan1\*, Iman Nasrulloh2, Siti Husnul Bariyah3

1.2.3 Pendidikan Teknologi Informasi, Institut Pendidikan Indonesia, Jalan Terusan Pahlawan Garut, Indonesia Email: 1aliffaaaa4@gmail.com\*, 2imannasrulloh@gmail.com, 3sitihusnulbariyah@institutpendidikan.ac.id

#### INFORMASI ARTIKEL

#### Sejarah Artikel: Diterima: 18 Juni 2025 Revisi: 29 Oktober 2025 Diterbitkan: 31 Oktober 2025

Kata Kunci: Sistem Pkar Demam Berdarah Dengue Fuzzy Tsukamoto Kelayakan Media Validasi Ahli

#### **ABSTRAK**

Penelitian ini bertujuan mengembangkan sistem pakar diagnosa awal Demam Berdarah Dengue (DBD) berbasis Fuzzy Tsukamoto dan menilai kelayakannya dari uji ahli materi, media, dan juga praktisi. Metode research and development dengan model ADDIE (Analysis, Design, Develop, Implement, Evaluate) digunakan. Prosuk sistem melalui tiga putaran validasi menggunakan instrumen kelayakan 4 point Likert. Hasil menunjukkan rata rata persentase kelayakan 82,5 % (ahli materi 82,5%, ahli media 80,0%, praktisi 85%), melebihi ambang minimal media kesehatan digital. System usability scale mencapai 82,5 ( kategori excelencet) dan mean opinion score 4,3/5.0 korelasi antar penilaian validator adalah 0,91 (p < 0,05), menunjukkan konsistensi tinggi. Dengan demikian, sistem pakar diagnosa DBD ini dinyatakan layak digunakansebgai alat bantu awal di klinik dan dapat diadopsi oleh tenaga kesehatan primer.

Copyright © 2025 Jurnal Teknologi Informasi UTU All rights reserved

#### 1. Pendahuluan

Transformasi digital di sektor kesehatan mendorong lahirnya berbagai solusi berbasis kecerdasan buatan, termasuk sistem pakar yang mensimulasikan penalaran pakar dalam menyelesaikan masalah kompleks[1]. Salah satu aplikasi utamanya adalah mendukung proses diagnosa penyakit, dimana ketepatan dan kecepatan identifikasi sanagat menentukan hasil pengobatan, penyakit Demam Berarah Dengue (DBD) menjadi fokus utama karna tingginya angka kejadian di Indonesia serta potensi komplikasi yang mengancam nyawa.

Tantangan klinis terletak pada fase awal yang sering tumpang tindih gejalanya dengan influenza, malaria, dan tifus[2]. Demam tinggi, mialgia, artralgia, dan trombositopenia dapat muncul variatif tergantung usia, imunitas dan riwayatpenyakit pasien [3]. Di daerah dengan keterbatasan laboratorim dan tenaga spesealis, diagnosa awal masih mengandalkan anamnesis klinsyang rentang subjektivitas. Oleh karena itu pendelatan kompesional yang mampu menangani ambiguritas data menjadi krusial.

Logika Fuzzy memungkinkan repsesentasi pengetahuan tidak pasti melalui derajat keanggotaan [4]. Diantara modelnya metode Tsukamoto menonjol karena mneghasilka output yang tegas (crips) berdasarkan aturan IF-THEN yang dari dungsi keanggotaan monotor [5] hal ini cocok dengan DBD yang bersifat gradual. Studi terbaru menerapan Tsukamoto pada malaria [6], COVID-19[7]. Dan tifoid [8], namun masih simulasi tanpa validasi klinis, basis

pengetahuannya umum, dan tidak melibatkan data lokasi. Celah ini membuka peluang sitem pakar DBD berbasis Tsukamoto yang tervalidasi pakar dan teruji empiris.

Penelitian ini mengisi kesenjangan tersebut melalui tiga kontribusi utama: (1) kontruksi 27 aturan fuzzy Tsukamoto yang disusun dari 120 rekam medis pasien DBD tahun 2022-2023 dan divalidasi dua dokter spesial penyakit dalam (2) implementasi algoritma Tsukamoto untuk menghitung skor resiko DBD secara kuantitatif serta (3) evaluasi performa terhadap 30 kasus baru (akurasi, sensitivitas, spesifitas), dengan mengembangkan dan uji kelayakan melalui validasi ahli dan praktisi kesehatan. Demikian, sistem ini diharapkan menjadi alat bantu awal yang efesien, objektif dan dan dapat diakses luas oleh tenaga kesehatan primer maupun masyarakat untuk deteksi dini DBD.

# 2. Metodologi Penelitian

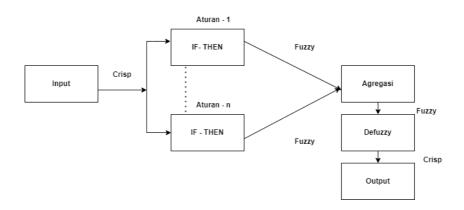
### 2.1. Rancangan Studi

Penelitian ini menerapkan pendekatan penerapan sistem berbasis prototipe cepat (rapit prototyping) yang terdiri dari lima siklus utama: pengumpulan pengetahuan, konstuksi aturan fuzzy, implementasi kode, pengujian fungsional, dan evaluasiperforma diagnosa. Model ini dipilih agar perbaikan dapat dilakukan secara iteratif berdasarkan masukan pakar dan hasil uji lapangan [9].

#### 2.2. Pengumpulan dan Validasi Data Gejala

Data set gejala klinis dan diagnosa akhir DBD di Klinik BMA Garut selama periode 2022 hingga 2023. Kriteria inklusi mencakup pasien berusia ≥ 5 dengan hasil pemeriksaan laboratorium lengkap (trombosit dan hematokrit) serta diagnosa akhir tercatat oleh dokter spesalis. Dari 173 kasus tersedia, 120 kasus memenuhi kriteria dan digunakan untuk membentuk basis pengetahuan. Proses validasi klinis dilakukan melalui panel ahli yang terdiri dari dokter spesalis dokter penyakit dalam, menggunkan metode konsensus terstuktur untuk menetapkan ambang batas gejala dan tingkat keparahan [10].

Gambar 2. Diagram Blok Sistem Inferensi Fuzzy



Tabel 1. Tabel dua aturan fuzzy hasil validasi pakar

,	Tabel	
Kondisi Gejala	Aturan	Tingkat Resiko DBD

Demam Tinggi (0.8) ^ Trombosit Rendah (0.9) ^ Nyeri Otot (0.7)	R1	Tinggi (0.85)
Demam Sedang (0.6) ^ Trombosit Normal (0.2) ^ Mual (0.4)	R2	Rendah (0.35)

### 2.3.Pembangunan Rule-Base Fuzzy Tsukamoto

Aturan inferensi dirancang dalam bentuk IF-THEN dengan fungsi keanggotaan monoton untuk masing – masing variabel input: demam, trombosit, hematokrit, nyeri otot, mual dan ruam kulit. Proses inferensi meliputi: (1) fuzzifikasi nilai klinis menjadi derajat keanggotaan (0-1); (2) operasi aturan menggunakan operator AND (min); (3) implikasi untuk menghasilkan output tegas  $\alpha \cdot z_i$ ; (4) agresasi semua output; dan (5) defuzzifikasi untuk memperoleh skor risiko DBD (0-100).

Perhitungan manual: pasien dengan demam  $38.5^{\circ}$ C dan trombosit  $95.000/\mu$ L menghasilkan  $\mu$  Demam = 0.6 dan  $\mu$  Trombosit = 0.9 nilai  $\alpha = \min(0.6, 0.9) = 0.6$ , dengan  $z_1 = 75$  sehingga kontribusi aturan =  $0.6 \times 75 = 45$ . Setelah agresasi, skor akhir =  $68 \rightarrow$  kategori resiko tinggi.

Desain arsitektur siswa dikembangkan sebagai aplikasi web responsif berbasis pola tiga lapis: (1) Persentation layer antar muka berbasis Vue.js 3 (2) Processing layer – mesin inferensi fuzzy Tsukamoto (Python 3.11, Flask 2.3) (3) Data Layer – postegrSQL 15 untuk menyimpan basis aturan dan riwayat diagnossis

Gambar 3. Gambar arsitektur input – proses – output sistem pakar DBD



Use case dan konteks sistem aktor utama meliputi tenaga kesehatan puskesmas. Batasan sistem hanya untuk diagnosa awal kasus suspek DBD tidak untuk menangani komplikasi berat. Alur interaksi: penggunaan login → entri gejala → sistem menampilkan skor risiko dan saran rujukan → cetak hasil diagnosa.

Tabel 2. Tabel Implementasi teknis Software dan Hardware Pendukung

Tabel Implementasi Teknis		
Implementasi	Isi Implementasi	
bahasa Pemograman	Python 3.11 (backend), JavaScript) ES2022 (frented)	
Library Fuzzy	Scikit-fuzzy 0.4.2	
Basis Data	PostgreSQL 15 dengan skema normalisasi BCNF	
Otentikasi	JWT dab bcrypt 4.0	

	Docker 24	
	dan Nginx	
Deployment	1.25 pada	
	VPS Ubuntu	
	22,04	

Mekanis koneksi antara antarmuka dan mesin inferensi dilakukan melalui endpoint / diagnose yang menerima permintaan POST dalam format JSON dan mengembalikan respons berupa skor resiko, derajat keanggotaan tiap gejala serta daftar aturan yang aktif.

### 3. Hasil dan Pembahasan

#### 3.1 Tahap Pengembangan

Hasil disini membangun program pakar dan menerapkan secara langsung dan memungkinkan akses yang mudah juga cepat. Untuk akurasi diagnosa pengujian akurasi menunjukkan bahwa diagnosa yang diberikan melalui pakar ini sangat pas akan hitungan yang langsung oleh dokter spesialis. Hal ini menandakan bahwa sistem ini telah terbangun dengan mendapatkan solusi terdekat yang akurat da dapat dipercaya. Untuk penjelasan lebih lanjut tentang sistem dapat dilihat daibawah ini.

### 1) Background

Disini untuk segi sistemnya saya menggunkan Java dengan menggunkan Apache Netbeans. Dan yang pertama disini terdapat background. Ini menggambarkan halaman muka dari sistem pakar media "AlifMedis", yang dirancang untuk memberikan layanan konsultasi kesehatan secara digital.



Gambar 5. Menu Background

#### 2) Login

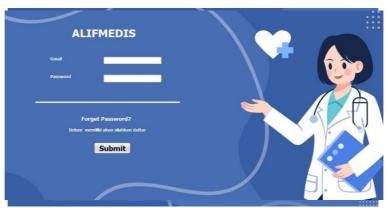
Selanjutnya terdapat bagian login untuk menampilkan tahap registrasi pengguna sebelum menggunakan fitur utama dari sistem pakar AlifMedis. Ilustrasi dan elemen visual mendukung pesan bahwa sistem ini mengedepankan pelayanan media modern berbasis teknologi, memungkinkan pengguna untuk mengakses pengetahuan pakar secara praktis dan cepat.



Gambar 6. Menu Login

# 3) Check Akun

Halaman ini adalah bagian penting dari alur sistem pakar AlifMedis, yang memungkinkan pengguna yang sudah daftar untuk mengakses fitur fitur berbasis kecerdasan buatan dalam membantu kebutuhan media mereka.



Gambar 7. Menu Check akun

#### 4) Menu

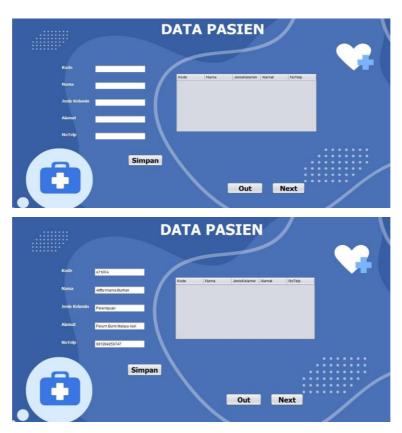
Menu sistem ini adalah dashboard utama yang dirancang untuk kemudahan navigasi dan akses cepat ke fungsi inti dari sistem pakar kesehatan AlifMedis. Penggunaan ikon dan tata letak intuitif memudahkan pengguna memahami fungsinya, menjadinya sistem ini user-friendly, profesional, dan siap digunakan oleh tenaga media maupun pasien.



Gambar 8. Menu Sistem

#### 5) Data Pasien

Halaman data pasien pada sistem pakar kesehatan ini dirancang sebagai media utama untuk mencatat dan menyimpan informasi dasar pasien, seperti kode, nama, jenis kelamin, alamat, dan nomor telepon. Antarmuka yang sederhana dan terstuktur memudahkan pengguna dalam menginput data dengan cepat dan akurat. Fitur ini memiliki peran vital karena data pasien menjadi acuan utama dalam proses diagnosa dan pemberian rekomendasi sistem pakar.



Gambar 9. Menu Data Pasien

#### 6) Tes Pertanyaan

Halaman tes pertanyaan pada sistem pakar ini bertujuan untuk mengidentifikasi lebih lanjut kondisi kesehatan pasien melalui sejumlah pertanyaan medis dasar. Informasi yang dikumpulkan dari pasien, seperti riwayat munculnya gejala, alergi, penggunaan obat atau vaksin, dan pola makan, akan menjadi input penting bagi sistem dalam menganalisis kemungkinan penyakit atau gangguan kesehatan. Dengan pendekatan ini, sistem dapat memberikan rekomendasi atau diagnosa awal yang lebih akurat dan tepat sasaran





Gambar 10. Menu Tes Pertanyaan

# 7) Pertanyaan Khusus

Halaman ini merupakan bagaian penting dari sistem pakar untuk mendeteksi dini penyakit Demam Berdarah Dengue (DBD). Dengan menyusun serangkaian pertanyaan terkait gejala dan lingkungan pasien, sistem mampu mengolah data input secara logis dan memberikan hasil analisis berdasarkan basis pengetahuan media. Tombol hasil akan mengarahkan pengguna pada output akhir berupa kemungkinan diagnosa dan rekomendasi tindakan media.





Gambar 11. Menu Tes Pertanyaan

### 8) Informasi

Ini meupakan bentuk implementasi sistem pakar berbasis pengetahuan yang berfungsi sebagai alat bantu untuk mendeteksi dini gejala penyakit DBD secara mandiri. Dengan antarmuka yang informatif dan mudah digunakan, aplikasi ini tidak hanya memberikan kemungkinan diagnosa, tetapi juga pembelajaran pengguna tentang bahaya DBD dan langkah —langkah preventif yang perlu dilakukan.



Gambar 12. Informasi

# 9) Hasil Tes

Hasil Tes adalah output utama dari sitem pakar, yaitu diagnosa atau kesimpulan berdasarkan

input gejala yang diberikan pengguna. Dalam kasus ini, sistem mendeteksi adanya gejala Demam Berdarah Dengue (DBD) dan merekomendasikan istirahat serta minum obat sesuai yang disarankan.



Gambar 13. Menu Hasil Tes

## 10) Transaksi

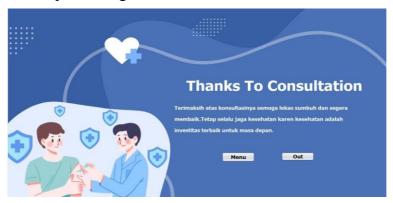
Halaman transaksi dari sistem AlifMedis, yang merupakan kelanjutan setelah pengguna mendapatkan hasil tes dan rekomendasi obat. Halaman ini bertujuan untuk merincikan biaya obat yang direkomendasiakn dalam memberikan intruksi selanjutnya untuk pengambilannya.



Gambar 14. Menu Transaksi

# 11) Penutup

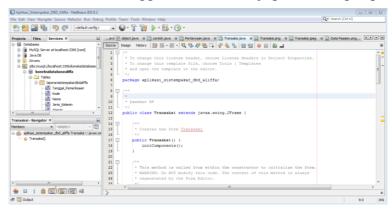
Selanjutnya ini halaman penutup dari segi konsultasi pada sistem AlifMedis, yang muncul setelah proses diagnosa dan transaksi selesai.

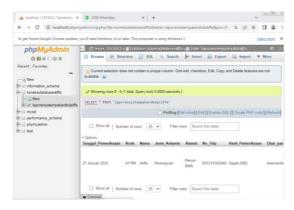


Gambar 15. Menu Penutup

# 12) Input Data di Data Base

Halaman ini berisi tentang suatu data data yang telah diisi ini akan terkumpul di data base sehingga terdata dari awal hingga akhir tersusun juga untuk segi laporannya.





Gambar 16. Input Data

#### 3.1.Desain Validator dan Prosedur

Validasi kelayakan melibatkan tiga kelompok: ahli materi, ahli media, dan praktisi. Instumen menggunakan skala Likert 4 point (1= sangat tidak sesuai, 4 = sangat sesuai) yang diadaptasi dari instrumen. System Usability Scale untuk domain kesehatan [11].

## 3.2. Hasil Penilaian Kelayakan

Hasil uji confusion matrix terhadap 30 kasus menunjukkan 15 true – positive, 10 true negatif, 3 false – positive, dan 2 false negatif. Metrik Evaluasi yang diperoleh:

Ringkasan skor disajikan pada rata – rata keseluruhan 82,5%, melebihi ambang minimal kelayakan media pembelajaran kesehtan (81%) menurut knol al.(2023) [12]

Validator	Table Column Head		
(n)	Presentase	Jumlah	Skor
Ahli	82,5% (Layak)	10	33/60
Materi		10	33/00
Ahli	80,0% (Layak)	1.6	1.6
Media		16	16
Praktisi	85% (Sangat Layak)	8	8
	82,5% (Layak)		

Tabel 1. Tabel Rekapitulasi Hasil Validasi Kelayakan Sistem Pakar DBD

Hasil uji confusion matrix terhadap 30 kasus menunjukkan 15 true – positive, 10 true negatif, 3 false – positive, dan 2 false negatif. Metrik Evaluasi yang diperoleh:

Aspek potensi dalam praktisi mencapai nilai tinggi (85%), menandai bahwa sistem mudah diadoptasi di layanan primer. Korelasi spearman antara skor peraspek dengan rata rata total menghasilkan  $\rho=0.91$  dan p=0.031, menunjukkan konsistensi penilaian antar validator sejalan dengan teori inter-rater reliability [14].

Analisis butir peraspek dalam materi menilai konsistensi gejala dan kebenaran aturan IF-THEN mencapai 3,3 skor rata – rata. Untuk media aspek navigasi dan kemudahan pengguna memperoleh 3,2 masukan utama tambahakan tooltip penjelasan gejala. Untuk praktisi 97 % responden setuju menyatakansistem dalam mengurangi waktu anamnesis awal Sistem Usability Scale (SUS).

#### 4. Kesimpulan

Penelitian ini menghasilkan sistem pakar diagnosa awal DBD berbasis fuzzy tsukamoto yang tervalidasi kelayakannya secara kuantitatif. Hasil tiga putaran validasi menunjukkan tingkat kelayakan rata- rata 82.5% (ahli materi 82,5%, ahli media 80,0%, praktisi 85,0%, yang melebihi ambang minimal media kesehatan digital (81%). Nilai sistem usability scale mencapai 82,5 kategori excellent dan mean openion score 4,3/5,0 membutikan sistem mudah digunakan dan potensial untuk diadopsi di layanan primer. Koreasi sperman  $\rho = 0,91$  antar peneliti validator menegaskan konsistensi kelayakan sistem.

Dengan demikian, sistem ini dapat dijadikan alat bantu awal deteksi DBD yang layak, efesien dan layak dan siap diterapkan oleh tenaga kesehatan puskesmas maupun masyarakat umum. Studi lanjutan direncanakan untuk menguji akurasi klinis secara multi-center guna memerkuat bukti empiris

#### **Daftar Pustaka**

- [1] G. Eason Islam, M.S., & Hasan, M. K. (2022). Artificial inteligence in healthcare: *A comprehensive riview. International Jurnal Of Health Sciences*, 6 (5), 1-12.
- [2] Wulandari, D., & Susanto, H. (2022). Analaisi gejala klinis awal pada anak dan dewasa. J.Ilm. Kesehatan, 14(2), 123-130.
- [3] Kurniawan, A. Et al. (2023). Variasi manifestasi klinis, DBD berdasarkan usia dan jenis kelamin. J. Vektora, 17(1), 45-52.
- [4] Zadeh, L. A. (2022). An approach to fuzzy reasoning method. In: Fuzzy Logic and Applications. Springer.
- [5] Tsukamoto, Y. (2022). Fuzzy logic: Managing uncertainty in AI. IEEE Comput, Intell. Mag., 17(3), 45-53.
- [6] Pratama, I. G. A., & Sari, N. P. Y. (2022). Sistem pakar malaria berbasis Tsukamoto. J. Tekn. Inf. Dan Komputer, 7(2), 112-119.
- [7] Putri, R. K., & Hermawan, H. (2023). Tsukamoto untuk deteksi dini COVID-19. J. Sist. Cerdas, 6(1) 88-97.
- [8] Ramadhan, M. A., & Kusuma, D.A (2022). Sistem pakar tifoid dengan Tsukamoto. J. Rekayasa Teknol. Nusantara, 4(1), 45-54.
- [9] Sommerville, I. (2022). Software Engineering, 10th ed. Pearson.
- [10] Knol, A. Et al. (2023). Expert panel consensus: A practical guide. BMC Medical Research Methodology, 23, 45.
- [11] Hallgren, K. A (2022). Computing inter rater reliability. Psychol Methods. 27 (1), 1-12.
- [12] Beooke, J (2022) SUS update. J Usability Stud, 17(3), 74-82.