PERTEMUAN KE 1

KECERDASAN BUATAN/ARTIFICIAL INTELLIGENCE (AI)

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka pertama, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan sejarah perkembangan kecerdasan buatan (AI) dengan tepat dan cermat mulai dari awal sampai sekarang ini.

B. URAIAN MATERI

Al atau kecerdasan buatan (Artificial Intelligence) merujuk pada kemampuan sistem komputer untuk melakukan tugas-tugas yang biasanya memerlukan kecerdasan manusia. Ini mencakup berbagai teknik dan pendekatan yang dirancang untuk membuat komputer dapat melakukan tugas-tugas seperti pengenalan suara, penglihatan komputer, pemrosesan bahasa alami, dan pengambilan keputusan. Berikut adalah beberapa contoh penerapan Al dalam kehidupan sehari-hari adalah:

- a. Asisten Virtual: Contoh terkenal adalah Siri dari Apple, Google Assistant, atau Amazon Alexa. Mereka menggunakan teknologi pengenalan suara dan pemrosesan bahasa alami untuk menjawab pertanyaan, memberikan informasi, dan menjalankan perintah suara.
- b. Rekomendasi Produk: Ketika Anda berbelanja online, platform seperti Amazon, Netflix, atau Spotify menggunakan Al untuk menganalisis perilaku belanja atau tontonan Anda dan memberikan rekomendasi yang sesuai dengan preferensi Anda.
- c. Mobil Otomatis: Sistem navigasi GPS dalam mobil modern menggunakan teknologi Al untuk memperkirakan rute tercepat, menghindari lalu lintas, dan bahkan membantu dalam parkir otomatis.

- d. Pengenalan Wajah: Banyak ponsel pintar dan kamera keamanan menggunakan teknologi pengenalan wajah untuk membuka kunci perangkat atau memberikan akses ke tempat yang terbatas.
- e. Penerjemah Bahasa Otomatis: Layanan seperti Google Translate menggunakan Al untuk menerjemahkan teks atau ucapan dari satu bahasa ke bahasa lain secara otomatis.
- f. Pendektesian Penipuan Kredit: Perusahaan kartu kredit menggunakan algoritma machine learning untuk mendeteksi pola transaksi yang mencurigakan dan mengidentifikasi potensi penipuan.
- g. Pengenalan Tulisan Tangan: Aplikasi seperti pengenalan tulisan tangan pada perangkat pintar atau konversi tulisan tangan menjadi teks menggunakan teknologi AI.
- h. Pengolahan Bahasa Alami di Obrolan Online: Banyak layanan pelanggan menggunakan chatbot yang didukung Al untuk memberikan respons otomatis terhadap pertanyaan pelanggan.
- Diagnostik Kesehatan: Sistem Al dapat membantu dalam menganalisis data medis, membantu dokter dalam diagnosis penyakit, dan merancang rencana perawatan yang sesuai.
- j. Pengenalan Pola dan Keamanan: Sistem keamanan pada bandara atau fasilitas umum dapat menggunakan teknologi pengenalan pola untuk mendeteksi objek yang mencurigakan atau perilaku yang tidak biasa.

Penerapan AI semakin meluas dalam kehidupan sehari-hari, membawa dampak positif dalam meningkatkan efisiensi, kenyamanan, dan inovasi dalam berbagai bidang. Adapun sejarah perkembangan kecerdasan buatan (AI) melibatkan berbagai peristiwa dan tonggak penting sejak konsepnya pertama kali diusulkan. Berikut adalah rangkuman rinci sejarah perkembangan AI adalah berikut ini:

1. Perkembangan Kecerdasan Buatan (AI) di dunia

Pertama kali dimulai dengan pendahuluan konsep yang dimulai antara 1943-1956. Pada tahun 1943, Warren McCulloch dan Walter Pitts mengembangkan model matematika untuk neuron dan menggagas konsep dasar jaringan saraf. Setelah itu dilanjutkan dengan penemuan Alan Turing yang mengajukan pertanyaan "Apakah Mesin Dapat Berpikir?" dan merancang uji Turing untuk menilai kecerdasan mesin. Pemikiran dan penemuan Al dilanjutkan dengan gagasan pionir awal pada pada era 1956-1960, tepatnya tahun 1956 pada Konferensi Darthmouth. Konferensi ini dianggap sebagai awal resmi munculnya Al, dengan John McCarthy, Marvin Minsky, Nathaniel Rochester, dan Claude Shannon sebagai tokoh utama. Pada tahun 1956-1974 disebut sebagai periode optimisme awal dan proyek-proyek seperti Logic Theorist, General Problem Solver, dan perceptron (oleh Frank Rosenblatt) terus berkembang.

Dalam sejarah perkembangan AI, terjadi krisis dan penurunan minat (1974-1980-an) dimana kekecewaan muncul karena harapan yang terlalu tinggi dan kemajuan yang lambat. Penurunan terjadi karena banyaknya perkembangan teori simbolis sehingga muncul kritik terhadap pendekatan koneksionis. Setelah itu, datanglah asa rejuvenasi dengan sistem ahli dan *expert systems* yang terjadi sejak awal tahun 1980-an. Pada kurun ini, berkembangnya sistem ahli yang mengaplikasikan pengetahuan manusia dalam bentuk aturan-aturan. Selain itu, timbul pula MYCIN sistem ahli untuk diagnosis penyakit (MYCIN) dan analisis struktur kimia (DENDRAL) merupakan 2 contoh yang muncul di saat mulai kembali perkembangan AI.

Pada akhir 1980-an sampai awal 1990-an merupakan masa kemunculan teknologi koneksionis, dimana masa ini terjadinya pengembangan algoritma pembelajaran mesin, terutama dalam jaringan saraf tiruan dan teknik pembelajaran statistik. Setelah itu disusul oleh metoda *backpropagation* dan perkembangan teknologi komputasi yang memicu pertumbuhan baru dan masa era machine learning di awal 1990-an. Sejak saat ini dimulailah Era *Machine Learning* dan Big Data (1990-an - Awal 2000-an). Pada durasi ini, muncul teknologi *machine learning* dan fokus pada pengolahan big data dan setelah itu diimbangi dengan perkembangan algoritma SVM (*Support Vector Machines*), decision trees, dan ensemble methods. Sejak awal akhir 2000, perkembangan Deep Learning terus

terjadi sampai sekarang. Kemajuan perangkat keras (*graphic processing unit*) dan ketersediaan data besar sangat mendukung perkembangan *deep learning*. Hal tesrebut dengan diikuti oleh kemenangan dalam kompetisi pengenalan gambar dan suara oleh model deep learning, sampai akhirnya penerapan Al di berbagai bidang.

2. Aplikasi Kecerdasan Buatan dalam Berbagai Bidang

Peningkatan penggunaan Al dalam industri, kesehatan, finansial, otomotif, dan lainnya. Perkembangan asisten virtual, mobil otonom, dan aplikasi Al di kehidupan sehari-hari. Sejarah Al terus berkembang seiring waktu, dengan inovasi terus muncul di berbagai bidang. Dukungan teknologi, ketersediaan data, dan perkembangan algoritma terus mempercepat kemajuan Al. Dengan demikian, kecerdasan buatan (AI) dan kecerdasan alami (human intelligence) memiliki kesamaan dalam konteks bahwa keduanya melibatkan kemampuan untuk memproses informasi, belajar, dan membuat keputusan. Namun, terdapat perbedaan mendasar antara keduanya. Berikut adalah gambaran tentang kesamaan dan perbedaan antara kecerdasan buatan dan kecerdasan alami. Dalam kesamaan, baik Al maupun kecerdasanalami keduanya mampu memproses informasi dari lingkungan mereka. Disamping itu, keduanya memiliki kemampuan untuk belajar dari pengalaman dan pengetahuan yang mereka peroleh. Selanjutnya keduanya memiliki kemampuan untuk memecahkan masalah dengan cara yang efektif dan cerdas. Kesamaan terakhir adalah bahwa keduanya mampu beradaptasi dengan lingkungan dan perubahan dalam situasi tertentu. Dalam perbedaan ternyata bahwa asal usul kecerdasan buatan (AI) adalah hasil dari desain dan pengembangan manusia, sementara kecerdasan alami muncul secara alami pada manusia dan beberapa makhluk hidup lainnya. Selain itu, kecerdasan alami memiliki dimensi emosional dan pengalaman pribadi yang mendalam, sementara kecerdasan buatan tidak memiliki pengalaman atau emosi secara intrinsik. Selanjutnya, meskipun Al dapat menghasilkan hasil yang kreatif berdasarkan algoritma dan data yang diberikan, kecerdasan alami seringkali memiliki kemampuan kreativitas yang jauh lebih luas dan mendalam. Disamping itu juga, kecerdasan alami lebih cenderung memahami konteks dan menggunakan intuisi,

sementara AI seringkali memerlukan data yang lebih terstruktur dan dapat diprediksi. Lebih jauh lagi, kecerdasan alami cenderung memiliki motivasi dan tujuan yang berasal dari kebutuhan, emosi, dan pemahaman pribadi, sedangkan kecerdasan buatan bertindak sesuai dengan program dan instruksi yang diberikan.

Perlu menjadi catatan bahwa sementara AI terus berkembang dan semakin kompleks, kecerdasan buatan saat ini masih jauh dari meniru sepenuhnya kecerdasan alami manusia, terutama dalam hal pemahaman konteks, pengambilan keputusan kompleks, dan pemrosesan informasi sebagaimana dilakukan oleh otak manusia. Percaya pada AI lebih dari kecerdasan alami tidak sepenuhnya umum, dan pandangan ini dapat bervariasi di antara individu dan kelompok. Namun, beberapa alasan yang mungkin mendasari peningkatan kepercayaan pada AI melibatkan faktor-faktor berikut:

- a. Ketidakberpihakan (*Unbiased*): Beberapa orang percaya bahwa Al dapat membuat keputusan tanpa dipengaruhi oleh emosi atau bias pribadi, yang mungkin dianggap sebagai keuntungan dibandingkan dengan keputusan yang dapat dipengaruhi oleh faktor emosional pada manusia.
- b. Analisis Data yang Cepat dan Akurat: Al memiliki kemampuan untuk menganalisis dan memproses data dalam skala besar dengan kecepatan yang jauh melampaui kapasitas manusia. Ini membuatnya efisien dalam mengambil keputusan berbasis data dan menyajikan informasi dengan cepat.
- c. Kemampuan Pembelajaran Mesin: Al dapat belajar dari data dan pengalaman untuk meningkatkan kinerjanya seiring waktu. Kemampuan ini dapat dianggap sebagai keunggulan dalam menghadapi tugas-tugas tertentu, terutama yang melibatkan pengenalan pola atau prediksi.
- d. Keandalan dan Konsistensi: Al dapat bekerja dengan konsistensi tinggi tanpa mengalami kelelahan atau kurangnya konsentrasi, yang mungkin terjadi pada manusia. Ini membuatnya dapat diandalkan untuk tugas-tugas yang memerlukan ketekunan dan konsistensi tinggi.
- e. Keselamatan dan Pemantauan: Al dapat digunakan dalam situasi berisiko tinggi, seperti operasi penyelamatan atau eksplorasi ruang angkasa, tanpa

risiko kesehatan atau kehidupan manusia. Ini memberikan keuntungan dalam konteks keselamatan.

Meskipun demikian, perlu diingat bahwa kecerdasan alami memiliki dimensi emosional, kreatifitas, dan pemahaman konteks yang jauh melampaui kemampuan AI saat ini. Kecerdasan alami juga memiliki kemampuan untuk memahami nilai moral, etika, dan tujuan hidup secara mendalam, yang masih merupakan tantangan besar bagi pengembangan AI. Oleh karena itu, pandangan tentang mana yang lebih dapat dipercaya antara AI dan kecerdasan alami dapat sangat tergantung pada konteks, tugas, dan nilai-nilai individu. Bidang kecerdasan buatan (AI) terdiri dari berbagai subdisiplin yang mencakup berbagai metode, teknik, dan fokus penelitian. Berikut adalah beberapa subdisiplin utama dalam ilmu AI beserta penjelasan rinci untuk masing-masing:

Subdisiplin utama dalam ilmu kecerdasan buatan/Al adalah berikut ini:

- a. *Machine Learning* (Pembelajaran Mesin) adalah subdisiplin AI yang fokus pada pengembangan algoritma yang memungkinkan sistem untuk belajar dari data tanpa pemrograman eksplisit. Terdapat berbagai metode machine learning termasuk supervised learning (pembelajaran terawasi), unsupervised learning (pembelajaran tak terawasi), dan reinforcement learning (pembelajaran penguatan). Machine learning diaplikasikan dalam pemrosesan bahasa alami, pengenalan pola, klasifikasi gambar, prediksi, dan pemodelan prediktif.
- b. Natural Language Processing (Pemrosesan Bahasa Alami) yang didefinisikan sebagai subdisiplin Al yang berfokus pada interaksi antara komputer dan bahasa manusia. Metoda ini dilakukan berdasarkan analisis sentimen, pemahaman bahasa alami, penerjemahan bahasa, dan generasi teks. Pemorosesan bahasa alami diaplikasikan seperti dalam chatbot, penerjemah otomatis, analisis sentimen, dan pengolah bahasa alami.
- c. Computer Vision (Penglihatan Komputer) yang didefinisikan sebagai Penglihatan Komputer adalah subdisiplin Al yang berkaitan dengan pengembangan sistem untuk memproses dan memahami informasi visual dari

- dunia nyata. Model ini dilakukan dengan metode segmentasi gambar, deteksi objek, pengenalan wajah, dan pemrosesan citra. Penglihatan computer diaplikasikan dalam pengenalan gambar, mobil otonom, deteksi keamanan, dan augmented reality.
- d. *Expert Systems* (Sistem Ahli) yang didefinisikan subdisiplin Al yang melibatkan pengembangan sistem yang meniru keputusan manusia berdasarkan pengetahuan dan aturan yang telah ditentukan. Sistem Ahli beroperasi dengan metode representasi pengetahuan, aturan inferensi, dan mesin inferensi dan dipalikasikan untuk diagnosis medis, sistem perencanaan, dan sistem pendukung keputusan.
- e. Robotics (Robotika) adalah subdisiplin AI yang melibatkan pengembangan dan pengendalian robot untuk melakukan tugas fisik di lingkungan tertentu dan robotika beroperasi dengan metode sensorika, perencanaan gerakan, visi robotik, dan kontrol robotik. Sistem robot digunakan untuk pabrik otomatis, eksplorasi ruang angkasa, dan robot layanan.
- f. Reinforcement Learning (Pembelajaran Penguatan) yang didefinisikan sebagai metode pembelajaran mesin di mana agen belajar melalui interaksi dengan lingkungan dengan mencoba maksimalkan reward yang diterima. Adapun metode yang digunakan adalah algoritma Q-learning, kebijakan gradient, dan fungsi nilai. Pembelajaran penguatan diaplikasikan untuk pengendalian robot, permainan, dan pengoptimalan kebijakan.
- g. Speech Recognition (Pengenalan Suara) yang diartikan sebagai subdisiplin Al yang melibatkan pengembangan sistem untuk mengenali dan memahami ucapan manusia. Dalam pengenalan suara digunakan metode model suara, pemrosesan sinyal, dan jaringan saraf. Pengenalan suara digunakan untuk asisten suara, pengenalan perintah suara, dan transkripsi otomatis.
- h. *Knowledge Representation and Reasoning* (Representasi Pengetahuan dan Penalaran) yang diartikan sebagai subdisiplin Al yang terkait dengan cara informasi dan pengetahuan diwakili dan digunakan untuk membuat keputusan. Dalam kasus ini, digunakan metode logika, ontologi, dan representasi grafis.

Sistem ini digunakan sebagai sistem pakar, perencanaan, dan penalaran diagnostik.

Perlu dipahami bahwa setiap subdisiplin ini memiliki peranannya masingmasing dalam mencapai tujuan utama AI, yaitu membangun sistem yang dapat memproses informasi, belajar dari pengalaman, dan mengambil keputusan secara cerdas. Sebagian besar pengembangan AI melibatkan kombinasi dari beberapa subdisiplin ini untuk menyelesaikan tugas yang kompleks.

3. Kesamaan dan Perbedaan Soft Computing dan Kecerdasan Buatan

Soft computing dan kecerdasan buatan (AI) adalah dua bidang yang saling terkait tetapi memiliki fokus dan pendekatan yang berbeda. Berikut adalah penjelasan rinci mengenai kesamaan dan perbedaan antara soft computing dan AI. Lebih jauh lagi, bahwa soft computing adalah suatu pendekatan dalam komputasi yang dirancang untuk menangani ketidakpastian, ketidakjelasan, dan aproksimasi dalam pemecahan masalah kompleks. soft computing terdiri dari beberapa komponen utama, termasuk fuzzy logic (logika kabur), neural networks (jaringan saraf), evolutionary computing (komputasi evolusioner), dan probabilistic reasoning (pemikiran probabilistik). Soft computing digunakan untuk mencapai solusi yang dapat diandalkan dalam konteks di mana informasi yang terlibat tidak selalu eksak atau terukur dengan pasti. Soft computing lebih toleran terhadap ketidakpastian dan noise dalam data. Logika kabur memungkinkan representasi variabel yang tidak bersifat biner (0 atau 1) melainkan dapat memiliki nilai di antara keduanya.

Kecerdasan buatan (AI) merujuk pada kemampuan sistem komputer untuk melakukan tugas-tugas yang memerlukan kecerdasan manusia, seperti pemecahan masalah, pembelajaran, dan pengambilan keputusan. AI mencakup berbagai subbidang seperti *machine learning, natural language processing, computer vision, robotics,* dan lainnya. Tujuan sebenarnya dari AI adalah untuk mengembangkan sistem yang dapat berpikir, belajar, dan bertindak seperti manusia atau bahkan melebihi kemampuan manusia dalam beberapa kasus. Adapun pendekatan pemodelan cerdas lebih fokus pada pemodelan cerdas dan

pembelajaran dari data untuk meningkatkan kinerja sistem. Ini dapat mencakup penggunaan algoritma machine learning, pengolahan bahasa alami, dan pengenalan pola. Secara ringkas kesamaan antara Soft Computing dan Al adalah bahwa Soft computing dan Al sama-sama terlibat dalam pemrosesan data dan informasi untuk mencapai tujuan tertentu. Lebih jauh lagi, baik soft computing maupun Al menggunakan konsep matematika, statistik, dan logika untuk memodelkan dan menganalisis data. Sedangkan perbedaan keduanya adalah soft computing lebih fokus pada penanganan ketidakpastian dan aproksimasi dalam pemecahan masalah, sedangkan Al lebih fokus pada pengembangan sistem cerdas yang dapat melakukan tugas-tugas kecerdasan manusia. Dalam hal komponen utama bahwa soft computing elibatkan logika kabur, jaringan saraf, komputasi evolusioner, dan pemikiran probabilistic, sedangkan Al melibatkan berbagai subbidang seperti machine learning, natural language processing, computer vision, dan robotika. Pada poin penekatan terhadap Ketidakpastian, Soft Computing: Lebih toleran terhadap ketidakpastian dan dapat mengatasi situasi di mana data tidak selalu eksak, sedangkan Al fokus pada pemodelan cerdas dan pembelajaran dari data dengan tujuan meningkatkan kinerja sistem. Dalam banyak kasus, konsep dan teknik dari soft computing dapat digunakan sebagai bagian dari pendekatan yang lebih luas dalam pengembangan sistem kecerdasan buatan. Soft computing seringkali digunakan untuk meningkatkan kemampuan sistem Al dalam menangani ketidakpastian dan situasi yang kompleks.

4. Asisten Virtual dalam Kecerdasan Buatan

Asisten virtual dalam kecerdasan buatan (AI) adalah program komputer yang dirancang untuk memberikan bantuan, informasi, atau eksekusi tugas kepada pengguna dengan menggunakan pemrosesan bahasa alami dan interaksi manusiamesin. Asisten virtual dalam pengenalan suara dan pemrosesan bahasa alami (NLP) didefinisikan bahwa asisten virtual memanfaatkan teknologi pengenalan suara dan pemrosesan bahasa alami untuk memahami perintah, pertanyaan, atau interaksi verbal pengguna. Teknologi yang digunakan menyangkut model bahasa, pemrosesan wicara, dan analisis sentimen digunakan untuk meningkatkan

pemahaman konteks dan niat pengguna. Dalam komunikasi, asisten virtual mampu berkomunikasi dengan pengguna melalui teks atau suara untuk memberikan informasi atau menjalankan perintah. Dengan demikian, asisten virtual dapat membantu pengguna dalam membuat jadwal, mengatur pertemuan, atau mengingatkan tentang acara tertentu. Asisten virtual juga menyediakan jawaban atas pertanyaan pengguna dan mengakses informasi dari internet atau sumber data terkait. Lebih jauh lagi, beberapa asisten virtual dapat mengendalikan perangkat fisik, seperti lampu pintar, thermostat, atau perangkat lain di rumah pintar. Asisten virtual juga menawarkan bantuan dalam navigasi, baik dalam bentuk arahan perjalanan atau informasi tentang tempat-tempat tertentu.

Dalam hal machine learning dan personalisasi, asisten virtual dapat belajar dari interaksi pengguna dan menyesuaikan respons atau rekomendasi berdasarkan preferensi dan kebutuhan individual. Dengan memanfaatkan machine learning, asisten virtual dapat membuat prediksi atau memberikan rekomendasi berdasarkan pola perilaku dan kegiatan pengguna. Asisten virtual juga dapat mengakses data dari berbagai aplikasi dan layanan, seperti kalender, email, atau aplikasi perbankan. Lebih jauh lagi, system tersebut memungkinkan pengguna untuk melakukan pembayaran atau transaksi online melalui interaksi suara atau teks. Selanjutnya, asisten virtual sering diintegrasikan dengan platform pihak ketiga, seperti Google Assistant dengan Google services atau Siri dengan ekosistem Apple. Dalam hal keamanan dan privasi, untuk menjaga keamanan data pengguna, asisten virtual sering menggunakan enkripsi end-to-end untuk melindungi informasi pribadi. Lebih jauh lagi, perusahaan pengembang asisten virtual biasanya memiliki kebijakan privasi yang menjelaskan cara mereka mengumpulkan, menyimpan, dan menggunakan data pengguna. Asisten virtual mengalami perkembangan teknologi baru yaitu bahwa beberapa asisten virtual menggunakan teknologi pengenalan objek untuk memberikan informasi lebih lanjut tentang objek atau tempat di sekitar pengguna. Aisten virtual juga mulai mengintegrasikan teknologi pengenalan emosi untuk merespons lebih baik terhadap perasaan dan mood pengguna. Asisten virtual terus berkembang seiring kemajuan teknologi, termasuk penggunaan teknologi seperti deep learning dan pengolahan bahasa alami yang semakin canggih. Hal ini memungkinkan asisten virtual untuk menjadi lebih cerdas, responsif, dan terhubung dengan berbagai aspek kehidupan sehari-hari pengguna.

Mari kita bahas, integrasi dengan aplikasi dan layanan sebagai bagian dari asisten virtual merupakan komponen krusial dari pengembangan asisten virtual. Dengan melakukan integrasi yang baik, asisten virtual dapat menyediakan layanan yang lebih kaya dan berguna bagi pengguna. Berikut adalah beberapa tahapan umum untuk mengintegrasikan asisten virtual dengan aplikasi dan layanan. Pertama, analisis Kebutuhan sangat berkaitan dengan identifikasi aplikasi dan layanan yang relevan dengan tujuan asisten virtual Anda. Penyediaan API (Application Programming Interface) yang disediakan oleh aplikasi dan layanan tersebut perlu dipahami. Dalam hal ini, akses dan kunci API serta token otentikasi diperlukan untuk mengakses layanan eksternal. Untuk itu, perlu dipastikn keamanan dengan menggunakan protokol keamanan yang diperlukan oleh API.

Dalam sistem asisten virtual, beberapa hal perlu dijelaskan lebih jauh, misalnya istilah pengembangan endpoint atau titik akhir asisten virtual sehingga dapat berkomunikasi dengan API eksternal, sehingga perlu diketahui pengaturan parameter dan tata cara permintaan API. Dalam pemrosesan data yang masuk dan keluar dari API diperlukan penerjemahan dan penyesuain format data yang diterima dan dikirim oleh asisten virtual. Penanganan manajemen kesalahan diperlukan agar penanganan kesalahan yang mungkin terjadi selama komunikasi dengan API eksternal dapat ditangani dengan bijak. Untuk itu, berikan tanggapan atau pesan yang bermakna kepada pengguna jika terjadi masalah. Lebih jauh lagi, integrasi NLP (*Natural Language Processing*) dalam asisten virtual harus mampu memahami perintah atau pertanyaan pengguna dalam konteks yang sesuai dengan aplikasi atau layanan tertentu. Interaksi Multifungsi diperlukan untuk memperluas kemampuan asisten virtual sehingga dapat berinteraksi dengan berbagai aplikasi dan layanan secara bersamaan. Atur logika pengaturan prioritas untuk memutuskan cara menanggapi perintah atau permintaan yang melibatkan beberapa integrasi. Untuk mencapai optimasi kerja, pastikan bahwa integrasi tidak menghambat kinerja asisten virtual. Gunakan caching dan teknik optimasi lainnya untuk meningkatkan

kecepatan respon. Kemudian lakukan uji coba menyeluruh untuk memastikan integrasi berfungsi dengan baik serta pantau pemakaian API dan perbarui integrasi sesuai dengan pembaruan API atau kebutuhan baru. Dalam asisten virtual, penyediaan dokumentasi yang jelas untuk pengembang lain yang mungkin diperlukan untuk berinteraksi dengan integrasi yang ada. Akhirnya, dengan melakukan langkah-langkah tersebut, asisten virtual dapat menjadi alat yang sangat efektif dengan kemampuan untuk berintegrasi dengan berbagai aplikasi dan layanan, meningkatkan pengalaman pengguna secara signifikan.

Terakhir, optimasi kerja sebagai bagian dari asisten virtual melibatkan berbagai strategi untuk meningkatkan kinerja, efisiensi, dan keberlanjutan sistem. Berikut adalah beberapa aspek optimasi kerja yang dapat diterapkan dalam konteks asisten virtual menggunakan kecerdasan buatan (AI) adalah perlunya optimasi algoritma yang efisien untuk tugas-tugas kritis, seperti pemrosesan bahasa alami (NLP), pencarian informasi, dan pemilihan respons. Kemudian juga gunakan teknikteknik optimasi, seperti pemilihan algoritma pencarian yang cepat atau pengoptimalan fungsi-fungsi kompleks. Semua kegiatan perlu diproses secara parallel untuk meningkatkan kecepatan respon sistem. Pisahkan tugas-tugas yang dapat dijalankan secara bersamaan dan alokasikan sumber daya komputasi yang memadai. Optimasi model machine learning perlu dibuat dengan mengukur dan memantau kinerja model-machine learning yang digunakan oleh asisten virtual. Lakukan fine-tuning atau pilih model yang lebih ringan untuk mengurangi beban komputasi dan meningkatkan respons time. Selanjutnya perlu dilakukan Pengaturan Prioritas untuk tugas-tugas berdasarkan kepentingan dan konteks pengguna dan juga prioritaskan respons yang paling relevan dan dibutuhkan oleh pengguna. Caching dan prapemrosesan perlu dilakukan dengan memanfaatkan caching untuk menyimpan hasil permintaan sebelumnya dan mengurangi beban pada sistem. Lakukan praproses data jika memungkinkan, sehingga hasilnya dapat diakses dengan lebih cepat. Tingkatkan manajemen sumber daya dengan memonitor penggunaan sumber daya, seperti CPU, memori, dan bandwidth. Dan mengoptimalkan penggunaan sumber daya untuk menghindari bottleneck atau kelebihan beban. Selain hal sebelumnya, buat asisten virtual yang dapat belajar dari

pengalaman untuk meningkatkan kemampuan merespons dan memberikan solusi yang lebih baik seiring waktu. Gunakan teknik pembelajaran mesin inkremental untuk mengikuti perubahan tren atau kebutuhan pengguna dan lakukan pembaruan sistem secara berkala untuk mengatasi masalah keamanan, memperbaiki bug, dan memperkenalkan peningkatan kinerja. Pastikan pembaruan dilakukan tanpa mengganggu layanan yang berjalan. Dalam pengelolaan cache dan storage perlu diatur strategi pengelolaan cache dengan bijaksana untuk meminimalkan kehilangan memori dan meningkatkan efisiensi akses data. Lalu, gunakan penyimpanan yang efisien dan skalabel untuk menangani volume data yang besar. Terapkan monitoring dan analisis kinerja dengan sistem pemantauan yang memungkinkan identifikasi permasalahan kinerja dengan cepat. Gunakan analisis log dan metrik kinerja untuk menyesuaikan dan meningkatkan system melalui penggabungan strategi-strategi ini, asisten virtual dapat bekerja lebih efisien, memberikan respons yang lebih cepat, dan meningkatkan pengalaman pengguna secara keseluruhan.

C. LATIHAN/TUGAS

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individual atau kelompok, yaitu:

- 1. Tuliskan dengan cukup rinci definisi dari kecerdasan buatan/Al dan berikan setidaknya 2 (dua) contoh dalam kehidupan sehari-hari?
- 2. Tuliskan hal penting kemajuan kecerdasan buatan pada perioda 1970-1980?
- 3. Tuliskan kemajuan utama perkembangan kecerdasan buatan tahun 2000-2010?
- 4. Apa aplikasi kecerdasan buatan dalam berbagai bidang, misalnya dalam mobil otomatis tanpa pengemudi?
- 5. Terangkan dengan cukup rinci subdisiplin ilmu kecerdasan buatan dan sebutkan contohnya?
- 6. Terangkan secara rinci subdisiplin kecerdasan buatan robotika dalam kehidupan sehari-hari dan berikan contohnya?

- 7. Terangkan 3 alasan penting yang mendasari peningkatan kepercayaan pada kecerdasan buatan?
- 8. Terangkan secara rinci subdisiplin kecerdasan buatan computer vision dan prosesnya serta berikan contohnya?
- 9. Apa yang menjadi kesamaan dan perbedaan kecerdasan buatan dan soft computing?
- 10. Apa yang diketahui tentang asisten virtual dalam kecerdasan buatan dan sebutkan 1-2 contohnya?
- 11. Jelaskan secara rinci tentang optimasi kerja sebagai bagian dari asisten virtual?
- 12. Apa yang dimaksud dengan natural language processing yang merupakan bagian asisten virtual?
- 13. Jelaskan bagaimana Al dipakai dalam bidang pendidikan, khususnya di jenjang perkuliahan?
- 14. Jelaskan bagaimana dampak Al terhadap keberlangsungan hidup manusia di masa depan?
- 15. Dengan makin masifnya perkembangan AI, apakah hal tersebut akan turut membuat dunia *metaverse* di masa depan semakin progresif? Mengapa demikian? Jelaskan pendapat anda.

D. REFERENSI

- Febriadi, B. (2015). Bimbingan Penasehat Akademik Menggunakan. 59–65.
- Kusumawati, R. (2018). Kecerdasan Buatan Manusia (Artificial Intelligence); Teknologi Impian Masa Depan. *ULUL ALBAB Jurnal Studi Islam*, 9(2), 257–274. https://doi.org/10.18860/ua.v9i2.6218
- Mediyawati, N., & Bintang, S. (2021). Platform Kecerdasan Buatan Sebagai Media Inovatif Untuk Meningkatkan Keterampilan Berkomunikasi: U-Tapis. Prosiding Seminar Nasional Pendidikan Program Pascasarjana Universitas PGRI Palembang 21 Augustus 2021, 69–79.
- Mubarak, M. (1991). Pengantar Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence). In *Pengantar Kecerdasan Buatan* (Vol. 5, Issue 2). https://doi.org/10.1002/1521-3773(20010316)40:6<9823::AID-ANIE9823>3.3.CO;2-C
- Mutmainah, Ramadhan, H. A., & Putri, D. A. (2018). Big Data, Kecerdasan Buatan, Blockchain, dan Teknologi Finansial di Indonesia. *Direktorat Jenderal Aplikasi Informatika Kementerian Komunikasi Dan Informatika*, 1–66. https://aptika.kominfo.go.id/wp-content/uploads/2018/12/Kajian-Kominfo-CIPG-compressed.pdf
- Panjaitan, A. C. D., & Effendi, T. (2019). Simposium Hukum Indonesia. *Simposium Hukum Indonesia*, 1(1), 574–586. http://journal.trunojoyo.ac.id/shi
- Pohan, Z. R. H., Idris, M. N., Ramli, R., Anwar, A., & Paisal, J. (2023). Sejarah Peradaban Dan Masa Depan Kesadaran Manusia Pada Posisi Ontologis Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence) Dalam Perspektif Alquran. *Basha'lr: Jurnal Studi Al-Qur'an Dan Tafsir*, *3*(1), 29–38. https://doi.org/10.47498/bashair.v3i1.2030
- Santoso, J. T. (2021). Kecerdasan Buatan & Jaringan Syaraf Buatan. In *Penerbit Yayasan Prima Agus Teknik* (Vol. 7, Issues 1 SE-Judul Buku). https://penerbit.stekom.ac.id/index.php/yayasanpat/article/view/177
- Sugiyanti, U. (2019). Mengaplikasikan Teknologi Holografi Dan (Ai) Di Perpustakaan Digital. *Media Informasi*, 28(2). https://journal.ugm.ac.id/v3/MI/article/view/4139

- Suparno, P. (2019). Menyikapi Penggunaan Artificial Intelligence (AI, Kecerdasan Buatan) Dalam Pendidikan Fisika. *Seminar Pendidikan Nasional*, 1–12.
- Viera Valencia, L. F., & Garcia Giraldo, D. (2019). 済無No Title No Title No Title.

 Angewandte Chemie International Edition, 6(11), 951–952., 2.

PERTEMUAN KE 2 PEMBELAJARAN MESIN/MACHINE LEARNING

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka kedua, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang pembelajaran mesin dengan segala aspeknya dengan tepat dan cermat mulai dari awal sampai akhir kuliah ini.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi Pembelajaran Mesin

Pembelajaran mesin (machine learning) adalah suatu cabang dari kecerdasan buatan (artificial intelligence) yang fokus pada pengembangan sistem yang dapat belajar dari data. Tujuan utama dari pembelajaran mesin adalah memberikan kemampuan kepada komputer untuk memahami pola, mengidentifikasi kecenderungan, dan membuat keputusan atau prediksi tanpa adanya pemrograman ekspisit. Secara sederhana, pembelajaran mesin melibatkan penggunaan algoritma dan model statistik untuk memberikan kemampuan komputer untuk meningkatkan kinerjanya seiring berjalannya waktu dengan melibatkan data. Ada beberapa jenis utama dari pembelajaran mesin, antara lain berikut ini:

- a. Supervised Learning (pembelajaran yang diawasi): Model diberikan data yang telah dilabeli, dan tujuannya adalah agar mesin belajar hubungan antara input dan output. Misalnya, dalam klasifikasi gambar, model dapat belajar mengidentifikasi objek berdasarkan contoh gambar yang sudah diberi label.
- b. *Unsupervised Learning* (pembelajaran tanpa diawasi): Model diberikan data yang tidak dilabeli dan diminta untuk menemukan pola atau struktur tanpa panduan eksternal. Clustering (pengelompokan) dan reduksi dimensi adalah contoh dari tugas yang dapat diatasi oleh unsupervised learning.

- c. Reinforcement Learning (pembelajaran penguatan): Model belajar membuat keputusan dengan mencoba tindakan dan mengamati konsekuensinya di lingkungan tertentu. Model menerima umpan balik positif atau negatif dalam bentuk reward atau punishment sehingga dapat memperbaiki keputusan yang diambil.
- d. *Semi-Supervised Learning* (pembelajaran berawasan sebagian): Gabungan dari supervised dan unsupervised learning, di mana model bekerja dengan sebagian data yang dilabeli dan sebagian lagi tidak dilabeli.
- e. *Deep Learning*: Sebuah subkategori dari pembelajaran mesin yang menggunakan neural networks (jaringan saraf tiruan) dengan banyak lapisan (deep neural networks). Deep learning telah mencapai kesuksesan besar dalam tugas seperti pengenalan wajah, pengenalan suara, dan pemrosesan bahasa alami.

Pembelajaran mesin memiliki berbagai aplikasi, termasuk pengenalan pola, prediksi, klasifikasi, clustering, pemrosesan bahasa alami, dan banyak lagi. Dengan adanya kemajuan teknologi dan ketersediaan besar data, pembelajaran mesin telah menjadi bidang yang sangat penting dalam dunia teknologi dan bisnis. Pembelajaran mesin bekerja dengan menggunakan algoritma dan model matematis untuk mengidentifikasi pola dalam data dan membuat prediksi atau keputusan tanpa perlu pemrograman ekspisit. Proses umum pembelajaran mesin dapat dijelaskan melalui beberapa langkah dasar, tergantung pada jenis pembelajaran yang digunakan. Berikut adalah langkah-langkah umum dalam pembelajaran mesin, seperti a) Pemilihan Data: Langkah pertama adalah mengumpulkan dan mempersiapkan data yang akan digunakan untuk melatih dan menguji model. Data ini dapat terdiri dari input dan output yang sesuai dengan tugas yang ingin diselesaikan; b) Pemisahan Data: Data dibagi menjadi set pelatihan (training set) dan set pengujian (testing set). Set pelatihan digunakan untuk melatih model, sedangkan set pengujian digunakan untuk menguji kinerja model pada data yang belum pernah dilihat sebelumnya; c) Pemilihan Model: Berdasarkan tugas yang dihadapi, model pembelajaran mesin yang sesuai dipilih. Misalnya, untuk masalah klasifikasi, model seperti Support Vector Machines (SVM), Decision Trees, atau Neural Networks dapat digunakan; d) Pelatihan Model: Model diberikan data pelatihan untuk belajar hubungan antara input dan output. Proses ini melibatkan penyesuaian parameter model agar sesuai dengan pola yang terdapat dalam data, yaitu:

- a. Validasi Model: Setelah pelatihan, model dievaluasi menggunakan set pengujian untuk memastikan bahwa ia dapat menghasilkan prediksi atau keputusan yang akurat pada data baru.
- b. Optimasi Model: Model dapat dioptimalkan dengan memodifikasi parameter atau struktur untuk meningkatkan kinerjanya. Proses ini melibatkan iterasi antara pelatihan, validasi, dan penyesuaian model.
- c. Penggunaan Model: Setelah model dianggap memadai, ia dapat digunakan untuk membuat prediksi atau keputusan pada data baru yang belum pernah dilihat sebelumnya.
- d. Evaluasi dan Penyesuaian: Model terus dievaluasi pada data dunia nyata, dan jika diperlukan, disesuaikan untuk mempertahankan atau meningkatkan kinerjanya seiring berjalannya waktu.

2. Pembelajaran Mesin Dalam Mobil Otonom

Perlu diingat bahwa langkah-langkah yang diuraikan sebelumnya dapat bervariasi tergantung pada jenis pembelajaran mesin yang digunakan (supervised, unsupervised, reinforcement, dan lain-lain) serta pada kompleksitas tugas yang ingin diselesaikan. Selain itu, keberhasilan pembelajaran mesin sangat tergantung pada kualitas data yang digunakan dan pemilihan model yang tepat. Sebagai contoh, dalam sebuah mobil otomatis pembelajaran mesin memainkan peran krusial dalam pengembangan mobil otomatis atau kendaraan otonom. Mobil otomatis menggunakan berbagai teknologi dan sistem yang memungkinkannya untuk beroperasi tanpa intervensi manusia. Berikut adalah beberapa aspek di mana pembelajaran mesin diterapkan dalam kendaraan otonom:

- a. Pengenalan Gambar dan Sensor: Kendaraan otonom dilengkapi dengan berbagai sensor seperti lidar, radar, kamera, dan ultrasonik. Pembelajaran mesin digunakan untuk mengolah data dari sensor-sensor ini dan mengidentifikasi objek di sekitarnya, seperti pejalan kaki, kendaraan lain, rambu lalu lintas, dan hambatan lainnya.
- b. Pemrosesan Data dari Sensor: Algoritma pembelajaran mesin membantu dalam mengolah dan menginterpretasi data sensor untuk memahami lingkungan sekitar. Ini melibatkan deteksi objek, perhitungan jarak, dan evaluasi risiko untuk membuat keputusan berkendara.
- c. Pemetaan dan Lokalisasi: Pembelajaran mesin digunakan untuk memahami posisi dan orientasi kendaraan dalam lingkungan sekitarnya. Pemetaan digital dan sistem pemosisian global (GPS) dapat ditingkatkan dengan pembelajaran mesin untuk meningkatkan akurasi dalam mengenali titik-titik referensi dan navigasi.
- d. Pengambilan Keputusan: Sistem kecerdasan buatan, termasuk pembelajaran mesin, digunakan untuk membuat keputusan berkendara. Ini mencakup evaluasi rute terbaik, manuver yang aman, dan respons terhadap perubahan kondisi lalu lintas.
- e. Pengendalian Kendaraan: Pembelajaran mesin digunakan dalam sistem kontrol yang memungkinkan mobil untuk menyesuaikan kecepatan, arah, dan manuver lainnya secara otomatis. Ini melibatkan respons terhadap perubahan lingkungan dan keputusan yang diambil dari hasil pemrosesan data sensor.
- f. Sistem Keselamatan: Pembelajaran mesin diterapkan dalam sistem keamanan untuk mendeteksi dan merespons situasi darurat, seperti pengereman darurat atau menghindari tabrakan. Sistem ini terus belajar dari pengalaman di jalan untuk meningkatkan tingkat keselamatan.
- g. Pemahaman Lingkungan: Pembelajaran mesin membantu kendaraan otonom untuk memahami konteks lingkungan, seperti kondisi cuaca, pola lalu lintas, dan

perilaku pengemudi lainnya. Hal ini memungkinkan mobil untuk mengambil keputusan yang tepat di berbagai situasi.

Implementasi pembelajaran mesin dalam kendaraan otonom terus berkembang seiring dengan peningkatan teknologi dan pengalaman di jalan. Kombinasi antara sensor canggih dan algoritma pembelajaran mesin membuat mobil otomatis dapat belajar dan beradaptasi dengan lingkungan secara real-time, meningkatkan tingkat keamanan dan kenyamanan.

Sistem Keselamatan pada mobil otonom yang menggunakan pembelajaran mesin dirancang untuk mendeteksi, merespons, dan mencegah potensi risiko atau kecelakaan. Berikut adalah beberapa cara di mana sistem keselamatan berbasis pembelajaran mesin bekerja pada mobil otomatis:

- a. Deteksi dan Identifikasi Objek: Sistem keselamatan menggunakan sensor seperti lidar, radar, dan kamera untuk mendeteksi objek di sekitarnya, termasuk kendaraan lain, pejalan kaki, dan hambatan lainnya. Algoritma pembelajaran mesin digunakan untuk mengidentifikasi dan mengklasifikasikan objek-objek ini.
- b. Analisis Situasi: Pembelajaran mesin digunakan untuk menganalisis situasi lalu lintas dan keadaan jalan. Sistem keselamatan dapat memproses data sensor dan memahami pola perilaku pengemudi lain, kondisi cuaca, dan faktor-faktor lingkungan lainnya.
- c. Peringatan Dini: Jika sistem mendeteksi situasi berpotensi berbahaya, seperti kendaraan mendekat dengan kecepatan tinggi atau pejalan kaki melintas, dapat memberikan peringatan kepada pengemudi atau mengambil tindakan pencegahan seperti pengereman otomatis atau pengurangan kecepatan.
- d. Manuver Otomatis: Jika sistem keselamatan memperkirakan bahwa kecelakaan tak terhindarkan dengan tindakan pengemudi manusia saja, mobil otonom dapat mengambil alih kendali dan melakukan manuver pencegahan, seperti pengereman keras atau menghindari hambatan.
- e. Pemantauan Kondisi Pengemudi: Beberapa sistem keselamatan menggunakan teknologi pemantauan pengemudi untuk memastikan bahwa pengemudi tetap

- waspada dan dapat mengambil kendali kembali jika diperlukan. Pembelajaran mesin dapat digunakan untuk menganalisis tingkat kewaspadaan pengemudi berdasarkan gerakan mata, tingkat kelelahan, dan perilaku lainnya.
- f. Adaptasi Terhadap Kondisi Jalan: Pembelajaran mesin memungkinkan mobil otonom untuk belajar dan beradaptasi dengan berbagai kondisi jalan. Ini melibatkan pengenalan pola seperti pola lalu lintas kota, lingkungan perkotaan atau pedesaan, dan kondisi cuaca.
- g. Pengembangan Model Keselamatan: Melalui pengalaman di jalan, sistem keselamatan terus belajar dan ditingkatkan. Data dari insiden atau keadaan darurat digunakan untuk memperbarui model keselamatan agar semakin efektif dalam menghadapi berbagai situasi.

3. Sistem Keselamatan Mobil Otonom

Sistem keselamatan mobil otonom yang menggunakan pembelajaran mesin menjadi semakin canggih seiring dengan peningkatan dalam bidang kecerdasan buatan. Keberadaan teknologi ini bertujuan untuk meningkatkan tingkat keselamatan di jalan raya dan mengurangi insiden yang disebabkan oleh faktor manusia atau keadaan darurat yang tidak dapat diprediksi.Peringatan Dini pada mobil otomatis yang berbasis pembelajaran mesin bertujuan untuk mendeteksi potensi bahaya atau situasi berbahaya di jalan dan memberikan notifikasi atau tindakan pencegahan secara cepat. Berikut adalah cara umum di mana sistem peringatan dini berbasis pembelajaran mesin berfungsi pada mobil otomatis:

- a. Pengumpulan dan Pemrosesan Data Sensor: Mobil otomatis dilengkapi dengan berbagai sensor seperti lidar, radar, kamera, dan ultrasonik. Data dari sensorsensor ini dikumpulkan dan diproses oleh sistem peringatan dini.
- b. Deteksi Objek dan Situasi: Algoritma pembelajaran mesin digunakan untuk menganalisis data sensor dan mendeteksi objek di sekitarnya serta mengidentifikasi situasi lalu lintas dan keadaan jalan. Ini mencakup pengenalan kendaraan lain, pejalan kaki, rambu lalu lintas, dan kondisi jalan.

- c. Pemrosesan *Real-Time*: Algoritma pembelajaran mesin bekerja secara real-time untuk memproses data dari sensor. Hal ini memungkinkan sistem untuk dengan cepat merespons perubahan dalam lingkungan sekitar dan potensi bahaya yang muncul.
- d. Penentuan Risiko: Sistem peringatan dini menggunakan pembelajaran mesin untuk menilai risiko berdasarkan data sensor dan kondisi lalu lintas. Ini melibatkan evaluasi tingkat kecepatan, jarak dengan kendaraan lain, dan faktorfaktor lain yang dapat memengaruhi keamanan.
- e. Peringatan Visual atau Auditori: Jika sistem mendeteksi situasi berpotensi berbahaya, seperti mendekati kendaraan dengan kecepatan tinggi atau adanya pejalan kaki di depan, dapat memberikan peringatan kepada pengemudi. Ini bisa berupa notifikasi visual di panel instrumen atau layar konsol, atau peringatan auditori seperti suara alarm.
- f. Tindakan Pencegahan Otomatis: Selain memberikan peringatan kepada pengemudi, sistem peringatan dini juga dapat mengambil tindakan pencegahan otomatis, seperti pengereman otomatis atau penyesuaian kecepatan. Ini membantu mengurangi risiko atau kerugian yang mungkin terjadi.
- g. Adaptasi Terhadap Kondisi Jalan: Algoritma pembelajaran mesin dapat diprogram untuk mengidentifikasi pola perilaku dan kondisi jalan tertentu. Sistem dapat belajar dari pengalaman di jalan untuk meningkatkan akurasi dalam memberikan peringatan dan tindakan pencegahan.
- h. Evaluasi dan Peningkatan Sistem: Sistem terus dievaluasi untuk meningkatkan kinerjanya. Data dari peringatan dan tindakan yang diambil digunakan untuk mengoreksi dan memperbarui model pembelajaran mesin agar semakin efektif.

Dengan demikian, sistem peringatan dini berbasis pembelajaran mesin pada mobil otomatis memanfaatkan kemampuan analisis real-time dan pembelajaran dari data sensor untuk meningkatkan keselamatan pengemudi dan penumpang.

4. Manuver Otomatis Mobil Otonom

Manuver otomatis pada mobil otomatis yang berbasis pembelajaran mesin melibatkan penggunaan algoritma kecerdasan buatan untuk mengambil tindakan korektif dan mencegah kecelakaan atau situasi berbahaya. Berikut adalah langkahlangkah umum dalam cara manuver otomatis bekerja pada mobil otomatis berbasis pembelajaran mesin:

- a. Pemantauan Lingkungan: Sensor-sensor seperti lidar, radar, kamera, dan ultrasonik pada mobil otomatis terus memantau lingkungan sekitar. Data dari sensor ini memberikan informasi tentang kendaraan lain, pejalan kaki, rambu lalu lintas, dan hambatan lainnya.
- b. Pemrosesan Data Real-Time: Data dari sensor diproses secara real-time oleh algoritma pembelajaran mesin. Algoritma ini dapat mengenali objek, menganalisis pola lalu lintas, dan memahami kondisi jalan untuk membuat keputusan berbasis data.
- c. Pengenalan Situasi Darurat: Algoritma pembelajaran mesin diprogram untuk mengenali situasi darurat atau potensi bahaya. Ini bisa termasuk deteksi kendaraan mendekat dengan kecepatan tinggi, pejalan kaki yang melintas mendadak, atau perubahan tiba-tiba dalam kondisi jalan.
- d. Penilaian Risiko: Sistem melakukan penilaian risiko berdasarkan informasi yang diterima dari sensor dan pemahaman tentang situasi. Hal ini mencakup perhitungan jarak, kecepatan, dan probabilitas potensi tabrakan.
- e. Keputusan Manuver: Berdasarkan penilaian risiko, algoritma pembelajaran mesin membuat keputusan tentang tindakan yang diperlukan. Ini bisa mencakup pengereman otomatis, pengurangan kecepatan, perubahan jalur, atau manuver lainnya untuk menghindari potensi bahaya.
- f. Eksekusi Tindakan: Mobil otomatis mengambil tindakan otomatis sesuai dengan keputusan yang dihasilkan oleh algoritma. Ini bisa melibatkan pengambilalihan kendali dari pengemudi manusia atau penyesuaian otomatis terhadap kecepatan dan arah.

- g. Keterlibatan Pengemudi (Jika Diperlukan): Dalam beberapa kasus, sistem dapat meminta keterlibatan kembali dari pengemudi manusia. Ini terutama terjadi jika situasi sangat kompleks atau jika sistem membutuhkan bantuan manusia untuk menangani keadaan tertentu.
- h. Pemantauan Terus-Menerus: Meskipun manuver otomatis sedang berlangsung, sistem terus memantau lingkungan untuk memastikan bahwa tindakan yang diambil efektif dan bahwa tidak ada perubahan mendadak dalam kondisi jalan.
- Pembelajaran dan Peningkatan: Data dari setiap manuver otomatis dan hasilnya dapat digunakan untuk memperbarui model pembelajaran mesin. Proses pembelajaran ini memungkinkan sistem untuk terus meningkatkan kinerjanya seiring waktu.

Melalui kombinasi sensor canggih dan algoritma pembelajaran mesin, manuver otomatis pada mobil otonom dapat membantu mengoptimalkan keselamatan dan kenyamanan selama berkendara, terutama dalam situasi darurat atau kompleks.

5. Pembelajaran Mesin Dalam Pengenalan Situasi Darurat Mobil Otonom

Pembelajaran mesin dalam pengenalan situasi darurat mobil otonom melibatkan penggunaan algoritma kecerdasan buatan untuk memproses data sensor dan mengidentifikasi situasi darurat atau potensi bahaya. Berikut adalah langkah-langkah umum dalam bagaimana pembelajaran mesin diterapkan dalam pengenalan situasi darurat pada mobil otomatis:

- a. Pengumpulan Data Sensor: Sensor-sensor seperti lidar, radar, kamera, dan ultrasonik pada mobil otomatis mengumpulkan data tentang lingkungan sekitarnya. Data ini mencakup informasi tentang kendaraan lain, pejalan kaki, rambu lalu lintas, dan kondisi jalan.
- b. Labeling Data: Data yang dikumpulkan perlu di-label dengan informasi tentang situasi darurat atau insiden tertentu. Ini bisa mencakup data yang berkaitan dengan aksi pengemudi dalam keadaan darurat, respons mobil, dan hasil dari situasi tersebut. Pelatihan Model Pembelajaran mesin: Data yang sudah di-label

digunakan untuk melatih model pembelajaran mesin. Model ini bisa berupa jaringan saraf tiruan (neural networks), support vector machines (*SVM*), atau algoritma pembelajaran mesin lainnya yang sesuai dengan tugas pengenalan situasi darurat.

- c. Ekstraksi Fitur: Model pembelajaran mesin melakukan ekstraksi fitur dari data sensor untuk memahami pola-pola yang berkaitan dengan situasi darurat. Ini melibatkan identifikasi pola kecepatan, perubahan arah, jarak antar kendaraan, dan variabel-variabel lain yang relevan.
- d. Pelatihan Berulang: Model pembelajaran mesin diperbarui dan ditingkatkan melalui iterasi berulang. Proses ini melibatkan pelatihan ulang dengan dataset yang diperbarui, serta penyesuaian parameter model untuk meningkatkan kemampuannya mengenali situasi darurat.
- e. Validasi dan Evaluasi: Model diuji pada dataset yang belum pernah dilihat sebelumnya untuk memastikan bahwa ia dapat mengenali situasi darurat dengan akurasi yang tinggi. Evaluasi melibatkan pengukuran kinerja model, seperti akurasi, presisi, recall, dan F1-score.
- f. Integrasi ke Sistem Keselamatan: Setelah model terlatih dan divalidasi, ia diintegrasikan ke dalam sistem keselamatan mobil otomatis. Model ini bekerja secara real-time, mengamati data sensor dan memberikan peringatan atau mengambil tindakan otomatis jika mendeteksi situasi darurat.
- g. Pemantauan dan Pembaruan: Model terus memantau lingkungan sekitarnya dan memperbarui dirinya sendiri sesuai dengan perubahan kondisi jalan dan pengalaman di dunia nyata. Pemantauan ini dapat melibatkan pembaruan online atau periodik tergantung pada arsitektur sistem.

Dengan penerapan pembelajaran mesin dalam pengenalan situasi darurat, mobil otomatis dapat lebih responsif terhadap potensi bahaya dan dapat mengambil tindakan pencegahan dengan cepat. Kemampuan adaptasi dan pembelajaran kontinu dari model pembelajaran mesin memungkinkan sistem keselamatan untuk menjadi lebih efektif seiring berjalannya waktu.

6. Pembelajaran Mesin Pada Kapal Selam

Pembelajaran mesin dapat diterapkan pada kapal selam untuk meningkatkan berbagai aspek operasional, termasuk navigasi, pengenalan lingkungan laut, deteksi target, dan pemeliharaan. Berikut adalah beberapa contoh bagaimana konsep pembelajaran mesin dapat beroperasi pada kapal selam:

- a. Navigasi Otomatis: Pembelajaran mesin dapat digunakan untuk sistem navigasi otomatis kapal selam. Dengan memproses data dari sensor seperti sonar, lidar, dan gyroscopes, model pembelajaran mesin dapat belajar untuk memahami kondisi lingkungan bawah laut dan mengoptimalkan rute kapal selam secara otomatis untuk mencapai tujuan dengan efisien dan aman.
- b. Deteksi dan Identifikasi Target: Kapal selam sering menggunakan sonar untuk mendeteksi target di bawah laut. Model pembelajaran mesin dapat digunakan untuk mengidentifikasi dan mengklasifikasikan objek di bawah air, termasuk kapal, kapal selam lain, dan objek lainnya. Ini membantu dalam membedakan antara ancaman potensial dan objek yang tidak berbahaya.
- c. Prediksi Perilaku Lawan: Dengan melibatkan data sejarah, model pembelajaran mesin dapat diprogram untuk memprediksi perilaku kapal selam atau kendaraan laut lainnya. Ini dapat membantu kapal selam untuk mengantisipasi dan merespons taktik lawan dengan lebih efektif.
- d. Optimasi Konsumsi Energi: Kapal selam memiliki keterbatasan sumber daya, termasuk baterai dan sistem propulsi. Model pembelajaran mesin dapat digunakan untuk mengoptimalkan penggunaan energi dengan memprediksi kondisi laut, mengukur kecepatan, dan menyesuaikan strategi penggunaan daya sesuai kebutuhan.
- e. Pemeliharaan Prediktif: Pembelajaran mesin dapat diterapkan untuk pemeliharaan prediktif pada kapal selam. Dengan memantau sensor dan sistem onboard, model dapat memprediksi kemungkinan kerusakan atau kegagalan komponen sebelum terjadi, memungkinkan kapal selam untuk merencanakan pemeliharaan sebelumnya.

- f. Analisis Lingkungan Bawah Laut: Kapal selam perlu memahami lingkungan bawah laut untuk menghindari rintangan dan memaksimalkan efektivitas operasi. Model pembelajaran mesin dapat digunakan untuk menganalisis data lingkungan seperti suhu air, kedalaman, dan struktur laut, yang dapat membantu kapal selam mengambil keputusan yang lebih baik dalam hal navigasi dan operasional.
- g. Keamanan dan Deteksi Ancaman: Pembelajaran mesin dapat digunakan untuk sistem keamanan kapal selam, termasuk deteksi ancaman seperti kapal musuh atau ancaman di udara. Model dapat diinstruksikan untuk mengenali pola yang mencurigakan dan memberikan peringatan kepada awak kapal atau mengambil tindakan otomatis untuk menghindari ancaman.

Dengan menerapkan konsep pembelajaran mesin pada kapal selam, dapat meningkatkan kemampuan operasional, keamanan, dan efisiensi dalam menjalankan tugas-tugas maritim yang beragam. Keberhasilan implementasi tergantung pada ketersediaan data yang berkualitas, pengembangan model yang sesuai, dan integrasi yang cermat ke dalam sistem kapal selam. Selanjutnya perlu diketahui prediksi perilaku lawan berbasis pembelajaran mesin dalam kapal selam melibatkan penggunaan algoritma kecerdasan buatan untuk menganalisis dan memahami pola perilaku kapal selam atau kendaraan laut lainnya di lingkungan bawah laut. Berikut adalah langkah-langkah umum yang terlibat dalam implementasi prediksi perilaku lawan pada kapal selam:

- a. Pengumpulan Data: Data historis diperlukan untuk melatih model pembelajaran mesin. Ini dapat mencakup informasi tentang pergerakan kapal selam, kecepatan, kedalaman, dan aktivitas lainnya. Data ini dapat diperoleh dari sensor kapal selam seperti sonar, serta data intelijen dan surveilans yang relevan.
- b. Labeling Data: Data yang dikumpulkan perlu di-label dengan informasi tentang perilaku yang sesuai dengan klasifikasi yang diinginkan. Misalnya, data dapat

- diberi label sebagai "normal" atau "mencurigakan" berdasarkan aktivitas dan kondisi kapal selam.
- c. Pemilihan Model Pembelajaran mesin: Model pembelajaran mesin yang sesuai dipilih berdasarkan karakteristik tugas prediksi perilaku lawan. Model-model seperti recurrent neural networks (RNNs), long short-term memory networks (LSTMs), atau model deep learning lainnya dapat digunakan untuk menangani data sekuensial.
- d. Ekstraksi Fitur: Fitur-fitur yang relevan diekstraksi dari data untuk memberikan informasi yang paling penting bagi model. Ini dapat mencakup variabel-variabel seperti kecepatan, arah, kedalaman, dan pola navigasi kapal selam.
- e. Pelatihan Model: Model pembelajaran mesin dilatih dengan menggunakan data yang sudah dilabeli. Proses pelatihan ini melibatkan penyesuaian parameter model agar dapat memahami dan mempelajari pola-pola perilaku lawan dari data yang diberikan.
- f. Validasi dan Evaluasi: Model dievaluasi dengan menggunakan dataset yang belum pernah dilihat sebelumnya untuk memastikan bahwa ia dapat melakukan prediksi dengan akurasi yang baik. Evaluasi ini melibatkan metrik seperti akurasi, presisi, recall, dan F1-score.
- g. Penerapan Model pada Data Real-Time: Setelah pelatihan dan evaluasi selesai, model diterapkan pada data real-time yang diterima dari sensor kapal selam. Model memberikan prediksi mengenai perilaku lawan berdasarkan data yang sedang diamati.
- h. Pemantauan dan Pembaruan: Model terus memantau perilaku lawan dan memperbarui dirinya sendiri sesuai dengan perubahan pola atau taktik lawan. Pemantauan ini dapat dilakukan secara kontinu selama kapal selam beroperasi.

Penting untuk dicatat bahwa prediksi perilaku lawan berbasis pembelajaran mesin dapat sangat kompleks dan tergantung pada kualitas data yang digunakan untuk melatih model. Model ini juga perlu diperbarui secara berkala untuk mencerminkan perubahan dalam taktik dan strategi lawan. Selain itu, hasil prediksi model harus dianalisis dengan hati-hati oleh ahli kapal selam untuk memastikan interpretasi yang

benar dan pengambilan keputusan yang sesuai. Selain hal sebelumnya, perlu juga dilteliti aplikasi pembelajaran mesin dalam pesawat jet tempur dapat meningkatkan kinerja, respons, dan kemampuan pesawat dalam berbagai aspek. Berikut adalah beberapa contoh cara di mana pembelajaran mesin dapat diterapkan dalam konteks pesawat jet tempur:

- a. Sistem Pengenalan Objek: Pembelajaran mesin dapat digunakan untuk pengenalan objek di sekitar pesawat, termasuk pesawat musuh, rudal, dan objek lainnya. Sistem ini memproses data dari sensor seperti radar, kamera, dan infrared untuk mendeteksi dan mengklasifikasikan objek-objek tersebut.
- b. Pengelolaan Data Sensor: Dengan jumlah sensor yang melimpah pada pesawat jet tempur, pembelajaran mesin dapat membantu dalam pengelolaan dan interpretasi data sensor. Algoritma dapat mengenali pola-pola penting, menghilangkan noise, dan menyajikan informasi yang relevan bagi pilot atau sistem otomatis pesawat.
- c. Sistem Pengendalian Penerbangan: Pembelajaran mesin dapat diterapkan dalam sistem pengendalian penerbangan untuk meningkatkan respons pesawat terhadap situasi yang berubah. Ini melibatkan adaptasi terhadap kondisi udara, kontrol otomatis untuk menjaga stabilitas, dan pengoptimalkan efisiensi penerbangan.
- d. Pengelolaan Bahan Bakar: Algoritma pembelajaran mesin dapat membantu dalam mengoptimalkan penggunaan bahan bakar pesawat dengan memprediksi kondisi cuaca, mengukur beban misi, dan mengatur parameter penerbangan agar lebih efisien.
- e. Deteksi Anomali dan Keamanan: Pembelajaran mesin dapat digunakan untuk mendeteksi anomali atau perilaku yang mencurigakan pada sistem pesawat. Ini dapat termasuk deteksi intrusi, kegagalan sistem, atau ancaman keamanan lainnya, memberikan respons cepat dan adaptasi terhadap situasi berbahaya.
- f. Pemeliharaan Prediktif: Penerapan pembelajaran mesin untuk pemeliharaan prediktif dapat membantu memprediksi kerusakan atau kegagalan komponen pesawat. Dengan memantau data dari sensor dan sistem pesawat, model dapat

- memberikan peringatan dini dan membantu dalam perencanaan pemeliharaan yang lebih efisien.
- g. Sistem Navigasi Otomatis: Pembelajaran mesin dapat digunakan dalam sistem navigasi untuk membuat pesawat jet tempur mampu mengidentifikasi dan menavigasi rute dengan lebih baik, menghindari rintangan, dan merespons perubahan situasi secara otomatis.
- h. Pengenalan Suara dan Kontrol NLP (*Natural Language Processing*): Sistem pengenalan suara dan kontrol NLP dapat diterapkan dalam pesawat jet tempur untuk memungkinkan pilot berinteraksi dengan pesawat menggunakan perintah suara, menggantikan atau melengkapi antarmuka tradisional.

Aplikasi pembelajaran mesin pada pesawat jet tempur memiliki potensi untuk meningkatkan kinerja, keamanan, dan efisiensi operasional. Dengan penggunaan data yang melimpah dan kemampuan pemrosesan yang cepat, pembelajaran mesin dapat memberikan kontribusi besar dalam memajukan teknologi pesawat tempur modern.

C. LATIHAN/TUGAS

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individua atau kelompok, yaitu:

- Tuliskan dengan cukup rinci definisi pembelajaran mesin yang merupakan bagian dari kecerdasan buatan/Al dan berikan setidaknya 2 (dua) contoh dalam kehidupan sehari-hari?
- 2. Tuliskan hal penting secara rinci dalam pembelajaran mesin untuk mobil otonom?
- 3. Mohon diterangkan secara rinci pembelajaran sistem keselamatan mobil otonom?
- 4. Mohon diterangkan dengan rinci manuver otomatis mobil otonom?
- 5. Terangkan dengan cukup rinci pembelajaran mesin dalam pengenalan situasi darurat mobil otonom?
- 6. Terangkan secara rinci pembelajaran mesin pada kapal selam?

- 7. Terangkan dengan rinci bahwa pembelajaran mesin merupakan bagian penting dari kecerdasan buatan?
- 8. Terangkan secara rinci bahwa memprediksi lawan bagi seorang pilot pesawat tempur. Mohon dijelaskan dengan cukup rinci ?
- 9. Bagaimana pembelajaran mesin berproses sangat baik dalam mendukung sistem kecerdasan buatan?
- 10. Apa yang diketahui pembelajaran mesin dalam kesehatan badan? Terangkan secara rinci?!
- 11. Jelaskan langkah-langkah umum yang terlibat dalam implementasi prediksi perilaku lawan pada kapal selam?
- 12. Jelaskan jenis-jenis utama dalam pembelajaran mesin?
- 13. Jelaskan penyesuain parameter model pada proses pelatihan model?
- 14. Jelaskan dampak-dampak positif dan negatif dengan adanya perkembangan pembelajaran mesin pada mobil otonom?
- 15. Bagaimana pembelajaran mesin dapat digunakan untuk mendeteksi anomali atau perilaku yang mencurigakan pada sistem kapal selam?

D. REFERENSI

- Febriadi, B. (2015). Bimbingan Penasehat Akademik Menggunakan. 59–65.
- Kusumawati, R. (2018). Kecerdasan Buatan Manusia (Artificial Intelligence); Teknologi Impian Masa Depan. *ULUL ALBAB Jurnal Studi Islam*, 9(2), 257–274. https://doi.org/10.18860/ua.v9i2.6218
- Mediyawati, N., & Bintang, S. (2021). Platform Kecerdasan Buatan Sebagai Media Inovatif Untuk Meningkatkan Keterampilan Berkomunikasi: U-Tapis. *Prosiding* Seminar Nasional Pendidikan Program Pascasarjana Universitas PGRI Palembang 21 Augustus 2021, 69–79.
- Mubarak, M. (1991). Pengantar Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence). In *Pengantar Kecerdasan Buatan* (Vol. 5, Issue 2). https://doi.org/10.1002/1521-3773(20010316)40:6<9823::AID-ANIE9823>3.3.CO;2-C
- Mutmainah, Ramadhan, H. A., & Putri, D. A. (2018). Big Data, Kecerdasan Buatan, Blockchain, dan Teknologi Finansial di Indonesia. *Direktorat Jenderal Aplikasi Informatika Kementerian Komunikasi Dan Informatika*, 1–66. https://aptika.kominfo.go.id/wp-content/uploads/2018/12/Kajian-Kominfo-CIPG-compressed.pdf
- Panjaitan, A. C. D., & Effendi, T. (2019). Simposium Hukum Indonesia. *Simposium Hukum Indonesia*, 1(1), 574–586. http://journal.trunojoyo.ac.id/shi
- Pohan, Z. R. H., Idris, M. N., Ramli, R., Anwar, A., & Paisal, J. (2023). Sejarah Peradaban Dan Masa Depan Kesadaran Manusia Pada Posisi Ontologis Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence) Dalam Perspektif Alquran. *Basha'lr: Jurnal Studi Al-Qur'an Dan Tafsir*, *3*(1), 29–38. https://doi.org/10.47498/bashair.v3i1.2030
- Santoso, J. T. (2021). Kecerdasan Buatan & Jaringan Syaraf Buatan. In *Penerbit Yayasan Prima Agus Teknik* (Vol. 7, Issues 1 SE-Judul Buku). https://penerbit.stekom.ac.id/index.php/yayasanpat/article/view/177
- Sugiyanti, U. (2019). Mengaplikasikan Teknologi Holografi Dan (Ai) Di Perpustakaan Digital. *Media Informasi*, 28(2). https://journal.ugm.ac.id/v3/MI/article/view/4139
- Suparno, P. (2019). Menyikapi Penggunaan Artificial Intelligence (Al, Kecerdasan Buatan) Dalam Pendidikan Fisika. *Seminar Pendidikan Nasional*, 1–12.

PERTEMUAN KE 3 JARINGAN SARAF TIRUAN

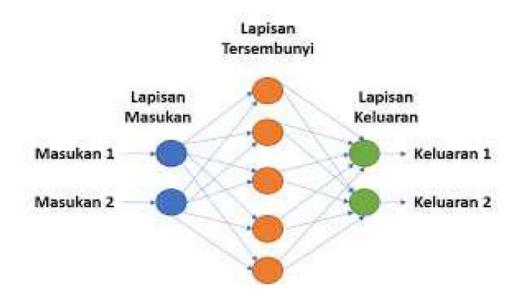
A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 3, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang jaringan syaraf tiruan dan sekaligus kegunaannya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

Jaringan Saraf Tiruan (JST) atau dalam bahasa Inggris disebut Artificial Neural Network (ANN) adalah suatu model komputasi yang terinspirasi dari struktur dan fungsi jaringan saraf biologis manusia. JST adalah komponen utama dalam bidang kecerdasan buatan (Artificial Intelligence atau AI). JST terdiri dari unit-unit pemrosesan yang disebut neuron tiruan atau node. Neuron-neuron ini diatur dalam lapisan-lapisan dan berkomunikasi satu sama lain untuk memproses informasi. Sebuah JST umumnya memiliki tiga jenis lapisan yaitu a) Lapisan Input (Input Layer) yaitu lapisan ini menerima sinyal masukan atau fitur dari lingkungan atau dataset. Setiap neuron di lapisan input mewakili suatu atribut atau fitur; b) Lapisan Tersembunyi (Hidden Layer) yaitu lapisan ini merupakan lapisan di antara lapisan input dan lapisan output. Neuronneuron dalam lapisan tersembunyi melakukan transformasi dan pemrosesan dari sinyal masukan. Jumlah lapisan tersembunyi dapat bervariasi tergantung pada kompleksitas tugas yang dihadapi dan c) Lapisan Output (Output Layer) yaitu lapisan ini menghasilkan output atau prediksi berdasarkan hasil pemrosesan dari lapisan tersembunyi. Jumlah neuron di lapisan output sesuai dengan jumlah kategori atau nilai yang ingin diprediksi. Penting untuk dicatat bahwa tidak semua JST memiliki lapisan tersembunyi. JST yang tidak memiliki lapisan tersembunyi disebut sebagai jaringan saraf tiruan satu lapis (single-layer artificial neural network) atau lebih dikenal sebagai perceptron. Proses pembelajaran dalam JST melibatkan penyesuaian bobot (weights) antar-neuron berdasarkan pengalaman dan data yang dimasukkan ke dalam sistem. Algoritma pembelajaran ini memungkinkan JST untuk mempelajari pola dan hubungan

kompleks dalam data dan kemudian menghasilkan prediksi atau keputusan. JST telah berhasil diterapkan dalam berbagai bidang, termasuk pengenalan gambar, pengenalan suara, prediksi, klasifikasi, dan masalah-masalah kompleks lainnya. Kemajuan dalam algoritma pembelajaran mesin dan kekuatan komputasi modern telah meningkatkan popularitas dan kinerja JST, membuatnya menjadi salah satu teknik yang paling dominan dalam dunia kecerdasan buatan saat ini. Secara umum Sistem JST dapat dilihat pada Gambar 1 berikut.



Gambar 1. Struktur Umum Sistem Jaringan Syaraf Tiruan (JST).

1. Lapisan Input (input layer)

Lapisan Input (*Input Layer*) dalam JST merupakan lapisan pertama dari struktur jaringan tersebut. Fungsi utama dari lapisan input adalah menerima sinyal masukan atau data dari lingkungan atau dataset yang digunakan untuk melatih atau menguji JST. Setiap neuron dalam lapisan input mewakili suatu atribut atau fitur dari data yang dimasukkan. Beberapa karakteristik lapisan input dalam JST meliputi:

a. Neuron sebagai Atribut atau Fitur bahwa setiap neuron dalam lapisan input mewakili suatu atribut atau fitur dari data yang dimasukkan. Sebagai contoh,

- dalam kasus pengenalan gambar, setiap neuron mungkin mewakili nilai intensitas piksel di lokasi tertentu;
- b. Dimensi Lapisan Sesuai dengan Jumlah Fitur bahwa jumlah neuron dalam lapisan input sesuai dengan jumlah fitur atau atribut yang ada dalam data. Misalnya, jika setiap sampel data memiliki 10 fitur, lapisan input akan memiliki 10 neuron:
- c. Tidak Ada Pemrosesan Data artinya bahwa neuron dalam lapisan input hanya berfungsi sebagai "pengantar" data ke dalam jaringan. Tidak ada pemrosesan yang terjadi di lapisan ini; mereka hanya mengirimkan nilai-nilai fitur ke lapisan tersembunyi atau lapisan output;
- d. Skala Normalisasi yaitu pada beberapa kasus, nilai-nilai masukan pada lapisan input dapat diukur atau dinormalisasi agar memiliki skala yang seragam. Ini dapat membantu proses pembelajaran di dalam JST;
- e. Terdapat Neuron Bias (Opsional) yaitu beberapa implementasi JST menyertakan neuron "bias" di lapisan input. Neuron bias biasanya memiliki nilai tetap yang bertindak sebagai konstanta yang memungkinkan JST untuk memodelkan transformasi linear dan non-linear. Lapisan input hanya merupakan langkah awal dalam aliran informasi melalui JST. Sinyal yang dikirimkan melalui lapisan input akan diproses lebih lanjut oleh lapisan tersembunyi dan lapisan output selama tahap pembelajaran dan pengujian JST. Selama proses pembelajaran, bobot (weights) antar-neuron diatur agar JST dapat belajar memetakan masukan ke dalam keluaran yang diinginkan.

2. Lapisan Tersembunyi (hidden layer)

Berikutnya, lapisan tersembunyi (hidden layer) dalam JST adalah lapisan yang berada di antara lapisan input dan lapisan output. Fungsi lapisan tersembunyi berfungsi melakukan transformasi dan pemrosesan pada sinyal masukan dari lapisan input untuk menghasilkan sinyal keluaran yang menjadi dasar dari prediksi atau keputusan yang diinginkan. Nama "tersembunyi" berasal dari fakta bahwa keluaran lapisan ini tidak langsung diamati atau diukur; mereka merupakan bagian

internal dari proses pembelajaran JST. Beberapa karakteristik dari lapisan tersembunyi dalam JST meliputi:

- a. Pemrosesan Informasi yatu neuron-neuron dalam lapisan tersembunyi melakukan pemrosesan informasi pada sinyal masukan dari lapisan input. Proses ini melibatkan penggunaan bobot (weights) yang diatur selama tahap pembelajaran untuk menghasilkan representasi fitur atau pola yang lebih kompleks;
- b. Transformasi Non-Linear merupakan lapisan tersembunyi mampu melakukan transformasi non-linear pada data. Ini memungkinkan JST untuk memodelkan hubungan dan pola yang kompleks dalam data yang tidak dapat direpresentasikan secara linear;
- c. Jumlah dan Konfigurasi Lapisan Tersembunyi Bervariasi artinya bahwa jumlah lapisan tersembunyi dan jumlah neuron di setiap lapisan tersembunyi dapat bervariasi tergantung pada arsitektur spesifik dari JST tersebut. Jumlah lapisan tersembunyi dan kompleksitasnya dapat disesuaikan dengan kompleksitas tugas atau dataset, diantaranya a) Aktivasi Neuron di lapisan tersembunyi ditentukan oleh fungsi aktivasi. Fungsi aktivasi ini memodifikasi keluaran neuron dan memungkinkan JST untuk memodelkan non-linearitas dalam data. Beberapa fungsi aktivasi umum termasuk sigmoid, tangen hiperbolik, dan ReLU (Rectified Linear Unit); b) Belajar Representasi Fitur yaitu selama tahap pembelajaran, bobot antar-neuron di lapisan tersembunyi disesuaikan untuk belajar representasi fitur yang relevan dan memetakan hubungan antara masukan dan keluaran; c) Pelatihan Berulang artinya lapisan tersembunyi berkontribusi pada proses pembelajaran iteratif JST. Selama pelatihan berulang, JST memperbarui bobot untuk meningkatkan kemampuannya memodelkan pola-pola dalam data yang kompleks. Dengan demikian, lapisan tersembunyi menjadikan JST lebih fleksibel dan mampu memahami hubungan yang lebih rumit dalam data. Kehadiran lapisan tersembunyi memungkinkan JST mampu memecahkan tugas-tugas yang lebih kompleks dan melakukan pembelajaran dari data yang lebih abstrak dan non-linear.

3. Lapisan Output (output layer)

Lapisan Output (Output Layer) dalam Jaringan Saraf Tiruan (JST) adalah lapisan terakhir dari struktur jaringan dan bertanggung jawab untuk menghasilkan keluaran akhir atau prediksi berdasarkan pemrosesan yang telah dilakukan oleh lapisan-lapisan sebelumnya. Output yang dihasilkan oleh lapisan ini dapat berupa kategori klasifikasi, nilai regresi, atau probabilitas, tergantung pada tipe tugas yang dikerjakan oleh JST. Beberapa karakteristik dari lapisan output dalam JST meliputi:

- a. Jumlah Neuron Sesuai dengan Tugas yaitu bahwa jumlah neuron di lapisan output disesuaikan dengan tipe tugas yang dihadapi oleh JST. Misalnya, jika tugasnya adalah klasifikasi biner, maka satu neuron dapat mencukupi. Namun, dalam klasifikasi multikelas, jumlah neuron di lapisan output sesuai dengan jumlah kelas yang ada;
- b. Fungsi Aktivasi Tertentu sautu fungsi yang digunakan di lapisan output bergantung pada jenis tugas yang dihadapi oleh JST. Sebagai contoh, untuk klasifikasi biner, fungsi sigmoid pada neuron output sering digunakan, sementara untuk klasifikasi multikelas, fungsi softmax seringkali digunakan;
- c. Interpretasi Hasil yaitu output yang dihasilkan oleh lapisan ini dapat diinterpretasikan sebagai hasil akhir dari prediksi atau keputusan JST. Misalnya, jika JST digunakan untuk pengenalan gambar, output dapat berupa label kelas yang menunjukkan objek yang terdeteksi;
- d. Pelatihan dengan Fungsi Kesalahan yaitu bahwa selama tahap pelatihan, bobot di lapisan output disesuaikan berdasarkan fungsi kesalahan (loss function) yang mengukur seberapa baik prediksi JST dibandingkan dengan nilai yang seharusnya. Proses ini melibatkan perbandingan antara output aktual dan target yang diinginkan;
- e. Aktivasi Khusus untuk Tugas Regresi yaitu melakukan prediksi nilai numerik, fungsi aktivasi yang umum digunakan pada lapisan output adalah linear atau tanh. Fungsi-fungsi ini memungkinkan JST untuk menghasilkan keluaran dalam bentuk nilai kontinu:

f. Probabilitas pada Klasifikasi terutama berkaitan dengan klasifikasi multikelas, fungsi softmax sering digunakan pada lapisan output. Fungsi ini menghasilkan probabilitas untuk setiap kelas, sehingga memudahkan interpretasi dan pengambilan keputusan berdasarkan nilai probabilitas tertinggi.

Akhirnya, bahwa lapisan output adalah titik akhir di mana hasil prediksi atau keputusan JST dihasilkan. Proses pelatihan JST bertujuan untuk mengoptimalkan bobot pada lapisan ini sehingga keluaran yang dihasilkan semakin mendekati nilai yang seharusnya.

4. Transformasi Non-Linear

Transformasi non-linear dalam JST mengacu pada kemampuan lapisan tersembunyi (*hidden layer*) atau fungsi aktivasi yang digunakan untuk melakukan transformasi data yang tidak dapat direpresentasikan secara linear. Dalam konteks JST, "non-linear" berarti bahwa hubungan antara masukan dan keluaran tidak dapat dijelaskan atau diaproksimasi secara linear. Secara matematis, transformasi non-linear dapat direpresentasikan melalui fungsi aktivasi pada setiap neuron di lapisan tersembunyi. Beberapa fungsi aktivasi non-linear yang umum digunakan melibatkan penggunaan operasi matematika yang tidak bersifat linear. Berikut adalah beberapa contoh fungsi aktivasi non-linear yang umum:

a) Sigmoid Function: yaitu fungsi sigmoid memetakan masukan ke rentang nilai antara 0 dan 1. Fungsi ini berguna untuk mengenali pola-pola yang kompleks dan memperkenalkan non-linearitas ke dalam model berikut:

$$\sigma(x) = [1/(1 + e^{-x})] \tag{1}$$

b) Tangens Hiperbolik (tanh) yaitu fungsi tangens hiperbolik memiliki rentang nilai antara -1 dan 1. Seperti sigmoid, tangens hiperbolik dapat menangkap non-linearitas dan digunakan untuk memodelkan hubungan yang kompleks dan diformulasikan sebagai berikut:

$$tanh(x) = [(e^{2x}-1)/(e^{2x}+1)]$$
 (2)

c) Rectified Linear Unit (ReLU) adalah fungsi aktivasi yang memetakan nilai negatif ke nol dan membiarkan nilai positif tidak berubah. Fungsi ini efektif untuk mempelajari representasi non-linear dari data dan telah menjadi populer dalam arsitektur JST modern dengan formula berikut:

$$ReLU(x) = Max(0,x)$$
 (3)

d) Fungsi Softmax (Untuk Lapisan Output) yaitu fungsi softmax umumnya digunakan di lapisan output pada tugas klasifikasi multikelas. Ini mengubah keluaran menjadi distribusi probabilitas yang memudahkan interpretasi hasil sebagai probabilitas kelas yang berbeda dan dituliskan berikut ini:

Soft Max(xi)=exp (xi)/(
$$\sum$$
i exp(xi)) (4)

Transformasi non-linear memungkinkan JST untuk memodelkan dan memahami hubungan yang lebih kompleks dan non-linear dalam data. Tanpa lapisan tersembunyi dan fungsi aktivasi non-linear, JST hanya akan mampu melakukan transformasi linear pada data, yang seringkali tidak cukup fleksibel untuk menangkap pola yang kompleks atau tugas yang lebih sulit. Oleh karena itu, elemen non-linear ini sangat penting untuk keberhasilan JST dalam menangani berbagai macam masalah. Selain rumus-rumus sebelumnya, terdapat formula aktivasi neuron dalam JST yang bergantung pada jenis fungsi aktivasi yang digunakan pada neuron tersebut. Beberapa fungsi aktivasi yang umum digunakan termasuk sigmoid, tangens hiperbolik (tanh), dan Rectified Linear Unit (ReLU). Berikut adalah formula untuk masing-masing fungsi aktivasi:

a) Sigmoid Activation Function yaitu fungsi sigmoid memetakan nilai masukan *x* ke rentang (0, 1), yang berguna untuk tugas-tugas klasifikasi biner dan untuk memperkenalkan non-linearitas ke dalam model.

$$\Gamma(x) = 1/(1+e^{-x})$$
 (5)

Dimana,

x adalah nilai masukan pada neuron.

e adalah basis dari logaritma natural.

b) Tangens Hiperbolik (tanh) Activation Function yaitu fungsi tangens hiperbolik memetakan nilai masukan x ke rentang (-1, 1), dan sering digunakan untuk memperkenalkan non-linearitas dan menangani masalah gradien yang menghilang.

$$tanh (x) = (e^{2x}-1)/(e^{2x}+1)$$
 (6)

Dimana,

x adalah nilai masukan pada neuron.

e adalah basis dari logaritma natural.

c) Rectified Linear Unit (ReLU) Activation Function yaitu fungsi ReLU mengubah nilai masukan x menjadi nol jika x negatif dan membiarkan nilainya tidak berubah jika x positif. Fungsi ini efektif untuk mempelajari representasi non-linear dari data.

$$ReLU(x) = Max(0,x)$$
 (7)

Dimana, x adalah nilai masukan pada neuron.

d) Softmax Activation Function (Untuk Lapisan Output) yaitu fungsi softmax digunakan di lapisan output pada tugas klasifikasi multikelas. Ini mengonversi keluaran neuron menjadi distribusi probabilitas yang memudahkan interpretasi

hasil sebagai probabilitas kelas yang berbeda dengan menggunakan formula berikut:

Softmax
$$(x_i) = \exp(x_i)/\sum_i \exp(x_i)$$
 (8)

Dimana,

 x_i adalah nilai masukan pada neuron kelas x_i .

 $\sum_{i} exp(x_i)$ adalah jumlah dari nilai eksponensial dari semua nilai masukan.

Perlu dicatat bahwa ada berbagai fungsi aktivasi lainnya, dan pemilihan fungsi aktivasi tergantung pada sifat tugas dan kebutuhan arsitektur JST. Setiap fungsi aktivasi memiliki karakteristik uniknya sendiri, dan pemilihan yang tepat dapat berkontribusi pada keberhasilan pelatihan dan kinerja model.

5. Jumlah dan Konfigurasi Lapisan Tersembunyi (hidden layers)

Jumlah dan konfigurasi lapisan tersembunyi (hidden layers) dalam Jaringan Saraf Tiruan (JST) merujuk pada jumlah lapisan tersembunyi yang dimiliki oleh suatu model serta jumlah neuron yang ada di setiap lapisan tersebut. Konfigurasi ini merupakan bagian kunci dalam merancang arsitektur JST dan dapat mempengaruhi kemampuan model untuk memahami dan memodelkan hubungan yang kompleks dalam data. Berikut adalah beberapa elemen yang perlu dipertimbangkan terkait jumlah dan konfigurasi lapisan tersembunyi dalam JST adalah berikut ini:

- a. Jumlah Lapisan Tersembunyi yaitu jumlah lapisan tersembunyi dapat bervariasi tergantung pada kompleksitas tugas yang dihadapi dan sifat dataset. Model dengan lebih dari satu lapisan tersembunyi sering disebut sebagai JST berlapis (deep neural network atau DNN).
- b. Jumlah Neuron dalam Setiap Lapisan Tersembunyi adalah faktor kunci yang memengaruhi kapasitas model. Jumlah neuron biasanya dipilih berdasarkan pengalaman dan evaluasi pada tugas atau dataset tertentu.
- c. Konfigurasi Lapisan Tersembunyi mencakup penentuan jumlah lapisan tersembunyi, jumlah neuron di setiap lapisan, serta jenis fungsi aktivasi yang

- digunakan pada setiap neuron. Konfigurasi ini bisa bergantung pada tipe masalah, karakteristik data, dan pengalaman empiris.
- d. Arsitektur Berlapis (Deep Learning) adalah bahwa dalam beberapa kasus, penggunaan model berlapis dengan lebih dari satu lapisan tersembunyi (deep learning) dapat memberikan keuntungan dalam memodelkan pola-pola yang kompleks. Namun, penambahan lapisan tersembunyi juga dapat meningkatkan kompleksitas dan waktu pelatihan.
- e. Overfitting dan Underfitting adalah terlalu banyaknya lapisan atau neuron dalam JST sehingga menyebabkan overfitting, di mana model mempelajari noise atau variabilitas yang tidak relevan dari data pelatihan. Sebaliknya, terlalu sedikit lapisan atau neuron dapat menyebabkan underfitting, di mana model tidak dapat menangkap pola yang kompleks.
- f. Grid Search atau Cross-Validation yaitu pemilihan jumlah dan konfigurasi lapisan tersembunyi yang dapat melibatkan eksperimen, misalnya menggunakan teknik grid search atau cross-validation untuk menilai berbagai kombinasi dan menemukan konfigurasi yang memberikan kinerja terbaik.
- g. Computational Resources merupakan ketersediaan sumber daya komputasi juga perlu dipertimbangkan. Model dengan lebih banyak lapisan dan neuron biasanya membutuhkan sumber daya komputasi yang lebih besar untuk pelatihan.

Penting untuk mencatat bahwa tidak ada aturan baku untuk memilih jumlah atau konfigurasi lapisan tersembunyi. Pemilihan ini melibatkan pengujian, eksperimen, dan pemahaman mendalam tentang sifat masalah yang dihadapi. Keseluruhan, tujuan utama adalah menciptakan model yang mampu menggeneralisasi dengan baik pada data yang belum pernah dilihat sebelumnya.

Dalam konteks JST, jumlah neuron dalam lapisan tersembunyi ditentukan sesuai dengan sifat tugas yang dihadapi. Jumlah neuron pada lapisan tersembunyi adalah salah satu aspek penting dalam merancang arsitektur JST dan memainkan peran kunci dalam menentukan kapasitas model dan kemampuannya untuk

memodelkan pola-pola kompleks dalam data. Pertimbangan untuk menentukan jumlah neuron sesuai dengan satuan tugas yang melibatkan beberapa faktor:

- a. Kompleksitas Tugas yaitu tugas yang lebih kompleks atau membutuhkan representasi yang lebih abstrak dari data mungkin memerlukan jumlah neuron yang lebih banyak. Sebaliknya, tugas yang lebih sederhana mungkin dapat diatasi dengan jumlah neuron yang lebih sedikit.
- b. Jumlah Fitur atau Dimensi Input yaitu jumlah neuron pada lapisan input biasanya sesuai dengan jumlah fitur atau dimensi input dari data. Ini memastikan bahwa setiap fitur atau atribut memiliki representasi dalam lapisan tersembunyi.
- c. Ukuran Dataset yaitu sesuatu yang dapat memengaruhi pemilihan jumlah neuron. Dataset yang lebih besar atau lebih kompleks mungkin memerlukan lebih banyak neuron untuk memahami pola-pola yang kompleks.
- d. Overfitting dan Underfitting yaitu jumlah neuron yang terlalu banyak dapat menyebabkan overfitting, yaitu model mempelajari noise atau variabilitas yang tidak relevan dari data pelatihan. Sebaliknya, jumlah neuron yang terlalu sedikit dapat menyebabkan underfitting, di mana model tidak dapat menangkap pola yang kompleks. Pemilihan jumlah yang tepat harus mencapai keseimbangan ini.
- e. Eksperimen dan Evaluasi adalah bahwa pemilihan jumlah neuron sering melibatkan eksperimen dan evaluasi pada performa model. Menggunakan teknik seperti cross-validation atau grid search dapat membantu menilai kinerja model dengan berbagai konfigurasi.
- f. Kemampuan Komputasi merupakan ketersediaan sumber daya komputasi juga harus dipertimbangkan. Model dengan jumlah neuron yang sangat besar dapat membutuhkan sumber daya komputasi yang signifikan untuk pelatihan.

Penting untuk memahami bahwa tidak ada aturan baku untuk menentukan jumlah neuron yang tepat, dan pemilihan ini seringkali bersifat empiris. Eksperimen dan evaluasi dengan variasi jumlah neuron dapat membantu menemukan konfigurasi yang memberikan kinerja terbaik pada tugas tertentu. Selain itu, jumlah

neuron dalam lapisan tersembunyi dapat menjadi parameter yang disesuaikan selama iterasi pelatihan untuk mengoptimalkan model.

Aktivasi khusus untuk tugas regresi dalam Jaringan Saraf Tiruan (JST) merujuk pada pemilihan fungsi aktivasi pada lapisan output yang sesuai dengan karakteristik regresi, di mana tujuan utamanya adalah memprediksi nilai numerik atau kontinu. Berbeda dengan tugas klasifikasi, di mana output berupa kategori diskrit, tugas regresi memerlukan model untuk menghasilkan nilai yang kontinu. Fungsi aktivasi yang umum digunakan untuk lapisan output pada tugas regresi adalah:

a. Linear Activation Function adalah fungsi aktivasi linear sering digunakan pada lapisan output untuk tugas regresi. Fungsi ini membiarkan nilai masukan melewati tanpa transformasi, sehingga keluaran model adalah hasil prediksi yang kontinu serta menggunakan formula berikut:

$$f(x) = x \tag{9}$$

Dalam formula ini, x adalah nilai masukan pada neuron lapisan output dan lebih jauh lagi, penggunaan fungsi aktivasi linear pada lapisan output memungkinkan model untuk menghasilkan prediksi yang berada dalam rentang kontinu dan tidak membatasi output model. Model JST dengan lapisan output menggunakan fungsi aktivasi linear umumnya dianggap cocok untuk tugas regresi. Penting untuk dicatat bahwa pemilihan fungsi aktivasi pada lapisan output juga tergantung pada tugas khusus, dan eksperimen dapat dilakukan untuk menentukan fungsi aktivasi mana yang memberikan kinerja terbaik pada dataset dan tugas regresi tertentu. Selain itu, evaluasi performa model juga penting untuk memastikan bahwa model dapat memprediksi nilai numerik dengan akurasi dan presisi yang memadai.

Dalam konteks JST, khususnya pada tugas klasifikasi, probabilitas merujuk pada estimasi probabilitas bahwa suatu sampel data termasuk ke dalam kelas

tertentu. Secara umum, JST dapat menghasilkan keluaran dalam bentuk distribusi probabilitas untuk setiap kelas yang mungkin dalam suatu tugas klasifikasi. Hal ini memungkinkan model untuk memberikan informasi tambahan tentang sejauh mana model yakin atau tidak yakin terhadap prediksinya. Fungsi aktivasi yang umum digunakan untuk menghasilkan probabilitas pada lapisan output pada tugas klasifikasi adalah Softmax Activation Function. Fungsi softmax mengonversi keluaran dari lapisan output menjadi distribusi probabilitas yang memenuhi sifat-sifat sebagai berikut:

- a. Skala probabilitas yaitu bahwa probabilitas untuk setiap kelas berada dalam rentang 0 hingga 1.
- b. Jumlah probabilitas total adalah 1 untuk semua kelas sama dengan 1, sehingga dapat diinterpretasikan sebagai distribusi probabilitas.

Lebih jauh lagi, fungsi softmax didefinisikan oleh persamaan berikut:

Softmax(
$$xi$$
) = exp (x_i)/ $\sum_i exp(x_i)$ (10)

Dimana,

 x_i adalah nilai masukan pada neuron kelas x_i .

 $\sum_{i} exp(x_i)$ adalah jumlah dari nilai eksponensial dari semua nilai masukan.

Dengan menggunakan fungsi softmax pada lapisan output, JST menghasilkan probabilitas untuk setiap kelas yang mungkin. Misalnya, jika JST digunakan untuk klasifikasi gambar dan terdapat tiga kelas (A, B, C), keluaran model mungkin berupa probabilitas seperti [0.2, 0.7, 0.1]. Dengan demikian, model memiliki tingkat keyakinan bahwa sampel data tersebut termasuk ke dalam kelas B, karena probabilitasnya paling tinggi (0.7). Penggunaan probabilitas dalam tugas klasifikasi memungkinkan model untuk memberikan estimasi kepercayaan pada prediksi dan memberikan informasi tambahan yang berguna dalam pengambilan keputusan, terutama dalam konteks klasifikasi multikelas. Probabilitas yang tinggi menunjukkan keyakinan model terhadap prediksi tertentu, sementara probabilitas yang rendah menunjukkan ketidakpastian.

6. Penentuan Obat Kanker Berbasis JST

JST atau neural networks adalah salah satu teknik dalam bidang kecerdasan buatan yang telah digunakan dalam berbagai aplikasi, termasuk dalam pencarian obat kanker. Berikut adalah beberapa cara di mana JST dapat digunakan dalam konteks ini:

- a. Pemrosesan Citra Medisy aitu bahwa JST dapat digunakan untuk menganalisis gambar medis seperti hasil pemindaian CT scan, MRI, atau gambar histologi. Dengan menggunakan data ini, JST dapat membantu dalam identifikasi dan klasifikasi jenis kanker, serta menentukan tingkat keparahan atau penyebaran penyakit.
- b. Prediksi Respons Terhadap Pengobatan dimana JST dapat digunakan untuk memprediksi respons pasien terhadap berbagai jenis pengobatan kanker. Dengan memanfaatkan data pasien yang luas, seperti riwayat medis, data genetik, dan hasil uji laboratorium, model JST dapat membantu dokter untuk merancang rencana pengobatan yang lebih efektif.
- c. Penemuan Molekul Obat Baru dimana dalam penelitian obat, JST dapat digunakan untuk menganalisis hubungan kompleks antara struktur molekuler dan aktivitas biologis. Ini dapat membantu dalam penemuan molekul obat baru yang dapat menjadi kandidat untuk pengobatan kanker.
- d. Analisis Data Genom dapat digunakan untuk menganalisis data genom pasien kanker. Ini membantu dalam mengidentifikasi mutasi genetik yang mungkin terlibat dalam perkembangan kanker dan merancang terapi yang sesuai.
- e. Pemilihan Biomarker dapat membantu dalam pemilihan biomarker yang dapat digunakan untuk mendeteksi kanker atau memantau respons terhadap pengobatan. Ini memungkinkan identifikasi dini dan pemantauan yang lebih efektif terhadap perkembangan penyakit.
- f. Analisis Big Data yaitu bahwa dengan volume data yang besar yang dihasilkan oleh penelitian kanker, JST dapat membantu dalam menganalisis dan

mengekstrak pola-pola yang sulit atau tidak dapat dikenali oleh manusia dalam data yang kompleks dan besar.

Penting untuk dicatat bahwa penggunaan JST dalam bidang kesehatan memerlukan validasi yang cermat dan penerimaan dari komunitas medis. Model JST harus diuji secara menyeluruh menggunakan data yang cukup dan terverifikasi sebelum diterapkan secara luas dalam praktik klinis.

Dalam hal penemuan molekul baru dalam rangka pengembangan obatobatan melibatkan serangkaian langkah kompleks yang mencakup pemahaman mendalam tentang biologi penyakit dan identifikasi senyawa kimia yang potensial sebagai obat. Model Jaringan Syaraf Tiruan (JST) dapat membantu dalam beberapa tahapan dari proses ini. Berikut adalah langkah-langkah umum dalam penemuan molekul baru dengan model JST yaitu:

- a. Kumpulan Data kegiatan untuk mengumpulkan dataset yang mencakup informasi tentang senyawa kimia, aktivitas biologis (seperti aktivitas antikanker), dan struktur molekuler. Data ini dapat diperoleh dari literatur ilmiah, basis data kimia, uji laboratorium, dan penelitian sebelumnya.
- b. Pemrosesan Data yaitu kegiatan memproses dan membersihkan data untuk memastikan keakuratannya. Ini termasuk normalisasi data, penghilangan outlier, dan pemrosesan lainnya untuk memastikan kualitas dataset yang digunakan untuk melatih model.
- c. Pemodelan JST berupaya untuk mengembangkan suatu model yang dapat mempelajari pola dan hubungan kompleks antara struktur molekuler dan aktivitas biologis. Model ini dapat berupa model klasifikasi jika tujuannya adalah mengidentifikasi senyawa yang aktif atau tidak aktif, atau model regresi jika tujuannya adalah memprediksi aktivitas biologis secara kuantitatif.
- d. Pelatihan Model yaitu melatih model JST menggunakan data yang telah dikumpulkan dan diproses sebelumnya. Proses pelatihan melibatkan

- menyesuaikan parameter model agar dapat menghasilkan prediksi yang sesuai dengan data pelatihan.
- e. Validasi Model yaitu kegiatan menggunakan dataset yang terpisah untuk memvalidasi kinerja model. Validasi ini membantu memastikan bahwa model dapat menggeneralisasi dengan baik pada data baru dan tidak hanya mempelajari pola yang spesifik pada data pelatihan.
- f. Screening Virtual yaitu kegiatan menggunakan model JST untuk melakukan screening virtual pada basis data senyawa kimia yang lebih besar. Ini membantu mengidentifikasi senyawa-senyawa yang memiliki potensi untuk menjadi kandidat obat berdasarkan prediksi model terhadap aktivitas biologis yang diinginkan.
- g. Optimasi dan Desain Molekul yaitu bahwa berdasarkan hasil screening virtual, model dapat membantu mengoptimalkan struktur molekuler senyawa yang potensial atau merancang senyawa baru yang dapat memenuhi kriteria biologis yang diinginkan.
- h. Uji Laboratorium adalah bahwa senyawa-senyawa yang dihasilkan dari langkah-langkah sebelumnya kemudian diuji di laboratorium untuk memvalidasi prediksi model secara eksperimental. Uji ini melibatkan uji biologis, toksisitas, dan sifat-sifat fisika-kimia lainnya.
- i. Iterasi dan Pengembangan Lanjutan yaitu bahwa berdasarkan hasil uji laboratorium, model dapat diperbarui dan ditingkatkan untuk meningkatkan akurasi dan ketepatan prediksi. Proses ini dapat diulang secara iteratif. Penting untuk dicatat bahwa model JST merupakan alat bantu dan tidak menggantikan pengetahuan dan pengalaman ilmuwan. Langkah-langkah ini sering kali melibatkan kolaborasi antara ilmuwan komputasi dan ilmuwan biologi/kimia untuk mencapai hasil yang optimal.

C. LATIHAN/TUGAS

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individua atau kelompok:

- 1. Terangkan dengan cukup rinci definisi jaringan saraf tiruan (JST) dan berikan contoh dalam kehidupan sehari-hari?
- Gambarkan dengan jelas hubungan masing-masing bagian dalam JST?
- 3. Terangkan dengan jelas 3 jaringan utama dalam jaringan syaraf tiruan?
- 4. Tuliskan dengan rinci lapisan input (*input layer*) yang ada dalam JST?
- 5. Berikan 1 contoh berkaitan dengan pertanyaan nomor 4?
- 6. Tuliskan dengan rinci lapisan tersembunyi (hidden layer) yang ada dalam JST?
- 7. Berikan 1 contoh yang berkaitan dengan pertanyaan nomor 6?
- 8. Tuliskan dengan rinci lapisan output (output layer) yang ada dalam JST?
- 9. Berikan 1 contoh yang berkaitan dengan pertanyaan nomor 8?
- 10. Terangkan dengan cukup rinci Transformasi Non-Linear dalam JST dan berikan 1 contoh?
- 11. Terangkan dengan cukup rinci jumlah dan konfigurasi lapisan tersembunyi (hidden layers)?
- 12. Terangkan urutan secara lengkap kerangka berpikir dalam penentuan obat kanker berbasis JST?
- 13. Bagaimana JST dapat membantu dalam identifikasi senyawa kimia yang potensial sebagai obat kanker?
- 14. Mengapa penting untuk melakukan validasi yang cermat dan penerimaan dari komunitas medis sebelum menggunakan JST dalam bidang kesehatan?
- 15. Apa saja tantangan dalam menerapkan JST dalam kehidupan sehari-hari?

D. REFERENSI

- Febriadi, B. (2015). Bimbingan Penasehat Akademik Menggunakan. 59–65.
- Kusumawati, R. (2018). Kecerdasan Buatan Manusia (Artificial Intelligence); Teknologi Impian Masa Depan. *ULUL ALBAB Jurnal Studi Islam*, 9(2), 257–274. https://doi.org/10.18860/ua.v9i2.6218
- Mediyawati, N., & Bintang, S. (2021). Platform Kecerdasan Buatan Sebagai Media Inovatif Untuk Meningkatkan Keterampilan Berkomunikasi: U-Tapis. Prosiding Seminar Nasional Pendidikan Program Pascasarjana Universitas PGRI Palembang 21 Augustus 2021, 69–79.
- Mubarak, M. (1991). Pengantar Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence). In *Pengantar Kecerdasan Buatan* (Vol. 5, Issue 2). https://doi.org/10.1002/1521-3773(20010316)40:6<9823::AID-ANIE9823>3.3.CO;2-C
- Mutmainah, Ramadhan, H. A., & Putri, D. A. (2018). Big Data, Kecerdasan Buatan, Blockchain, dan Teknologi Finansial di Indonesia. *Direktorat Jenderal Aplikasi Informatika Kementerian Komunikasi Dan Informatika*, 1–66. https://aptika.kominfo.go.id/wp-content/uploads/2018/12/Kajian-Kominfo-CIPG-compressed.pdf
- Panjaitan, A. C. D., & Effendi, T. (2019). Simposium Hukum Indonesia. *Simposium Hukum Indonesia*, 1(1), 574–586. http://journal.trunojoyo.ac.id/shi
- Pohan, Z. R. H., Idris, M. N., Ramli, R., Anwar, A., & Paisal, J. (2023). Sejarah Peradaban Dan Masa Depan Kesadaran Manusia Pada Posisi Ontologis Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence) Dalam Perspektif Alquran. *Basha'lr: Jurnal Studi Al-Qur'an Dan Tafsir*, *3*(1), 29–38. https://doi.org/10.47498/bashair.v3i1.2030
- Santoso, J. T. (2021). Kecerdasan Buatan & Jaringan Syaraf Buatan. In *Penerbit Yayasan Prima Agus Teknik* (Vol. 7, Issues 1 SE-Judul Buku). https://penerbit.stekom.ac.id/index.php/yayasanpat/article/view/177
- Sugiyanti, U. (2019). Mengaplikasikan Teknologi Holografi Dan (Ai) Di Perpustakaan

- Digital. Media Informasi, 28(2). https://journal.ugm.ac.id/v3/MI/article/view/4139
- Suparno, P. (2019). Menyikapi Penggunaan Artificial Intelligence (AI, Kecerdasan Buatan) Dalam Pendidikan Fisika. *Seminar Pendidikan Nasional*, 1–12.
- Viera Valencia, L. F., & Garcia Giraldo, D. (2019). 済無No Title No Title No Title.

 Angewandte Chemie International Edition, 6(11), 951–952., 2.

PERTEMUAN KE 4 TEKNIK PENCARIAN DALAM KECERDASAN BUATAN

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 4 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang teknik pencarian dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan seharihari.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi Teknik Pencarian

Teknik pencarian dalam kecerdasan buatan (AI) merujuk pada strategi dan metode yang digunakan untuk menemukan solusi atau jawaban dari suatu masalah di dalam ruang pencarian. Ruang pencarian ini dapat berupa ruang keadaan, ruang tindakan, atau ruang solusi tergantung pada jenis masalah yang dihadapi. Berikut adalah beberapa teknik pencarian umum dalam AI:

- a. Pencarian Tidak Berinformasi (*Blind Search*): Terdiri dari Pencarian *Breadth-First* (BFS) yaitu memulai dari simpul awal dan mengeksplorasi simpul-simpul tetangga sejauh satu level sebelum melanjutkan ke level berikutnya. Kemudian Pencarian *Depth-First* (DFS) yang melibatkan eksplorasi sejauh mungkin ke dalam cabang tertentu sebelum beralih ke cabang lain dan Pencarian *Uniform Cost* (UCS) yang menentukan langkah selanjutnya berdasarkan biaya terkecil dari simpul awal.
- b. Pencarian Berinformasi (*Heuristic Search*) terdiri dari Pencarian Best-First: Menggunakan fungsi heuristik untuk mengevaluasi setiap simpul dan memilih simpul yang paling menjanjikan menurut heuristik tersebut dan (*A-Star*):* yaitu menggabungkan biaya sejauh ini (dari simpul awal) dan heuristik estimasi biaya dari simpul ke simpul tujuan untuk menentukan nilai fungsional evaluasi.

- c. Pencarian Informasi Parsial (*Local Search*) terdiri dari Hill Climbing yaitu bergerak ke arah yang meningkatkan nilai fungsi objektif, tetapi dapat terjebak pada maksimum local. Kedua, Simulated Annealing yaitu mengizinkan gerakan yang buruk untuk menghindari kesalahan lokal, dengan kemungkinan menerima solusi yang buruk dengan probabilitas tertentu. Terakhir, Genetic Algorithms yaitu menggunakan konsep seleksi alam dan evolusi untuk menciptakan dan memodifikasi solusi yang mendekati solusi optimal.
- d. Pencarian Game (*Game Playing*) terdiri dari Minimax Algorithm yang digunakan dalam permainan dua pemain dengan alternatif giliran (misalnya, catur). Mengoptimalkan hasil minimum yang mungkin. Kemudian, Alpha-Beta Pruning yaitu meningkatkan efisiensi Minimax dengan menghilangkan cabang yang tidak relevan.
- e. Pencarian Informasi Tanpa Kontinuitas (*Discrete Search*) terdiri dari *Constraint Satisfaction Problem* (CSP) yaitu mencari nilai yang memenuhi sejumlah batasan atau kendala tertentu. Terakhir, backtracking yaitu metode secara rekursif yang mencoba setiap kemungkinan dan mundur ketika solusi tidak memungkinkan.
- f. Pencarian Informasi Kontinu (*Continuous Search*) terdiri dari metode Gradien (Gradient Descent) yang mencari nilai minimum atau maksimum dari suatu fungsi dengan mengikuti gradien atau arah turunan parsial. Terakhir, Metode Quasi-Newton berupa pengembangan dari metode gradien yang mencoba mengestimasi invers hessian untuk meningkatkan kecepatan konvergensi. Setiap teknik pencarian memiliki kelebihan dan kelemahan tergantung pada sifat masalah yang dihadapi. Pemilihan teknik pencarian yang tepat akan bergantung pada kompleksitas masalah, sumber daya yang tersedia, dan batasan-batasan tertentu.

2. Teknik Pencarian Tak Berinformasi (blind search)

Teknik pencarian tak berinformasi (blind search) adalah jenis pencarian di dalam ruang keadaan atau ruang solusi tanpa menggunakan informasi tambahan tentang masalah. Teknik ini tidak mempertimbangkan sifat tujuan atau struktur masalah, melainkan hanya mengandalkan informasi yang terkandung dalam struktur pencarian itu sendiri. Berikut adalah beberapa teknik pencarian tak berinformasi yang umum:

- Pencarian Breadth-First (BFS) dilakukan dengan langkah-langkah mulai dari simpul awal, Eksplorasi semua simpul tetangga pada tingkat saat ini sebelum bergerak ke tingkat berikutnya. Teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan atau seluruh ruang pencarian dieksplorasi. Kelebihannya menjamin menemukan solusi terpendek dan kekurangannya memerlukan banyak memori karena perlu menyimpan semua simpul pada tingkat tertentu.
- Pencarian Depth-First (DFS) dengan langkah-langkah mulai dari simpul awal dan eksplorasi sejauh mungkin ke dalam cabang tertentu sebelum kembali dan mencoba cabang lain. Teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan atau seluruh ruang pencarian dieksplorasi. Kelebihannya membutuhkan lebih sedikit memori karena hanya menyimpan simpul di jalur saat ini. Kekurangan adalah tidak menjamin solusi terpendek dan dapat terjebak pada maksimum lokal.
- Pencarian Uniform Cost (UCS) dilakukan dengan langkah-langkah mulai dari simpul awal. Pilih simpul dengan biaya terkecil untuk dieksplorasi berikutnya dan teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan atau seluruh ruang pencarian dieksplorasi. Kelebihannya menjamin solusi optimal dalam hal biaya dan Kekurangannya memerlukan perhitungan biaya untuk setiap simpul, yang mungkin tidak selalu tersedia.
- Pencarian dalam Kedalaman Terbatas (*Depth-Limited Search*) dengan langkah-langkah mirip dengan DFS, tetapi dengan batasan kedalaman tertentu.
 Pencarian tidak akan melampaui tingkat kedalaman tertentu serta mem kelebihannya mengatasi masalah tak terbatas pada DFS serta kekuranganya tetap dapat terjebak pada maksimum lokal jika kedalaman terlalu kecil.
- Iterative Deepening Search (IDS) dilakukan dengan langkah-langkah kombinasi dari DFS dan pencarian dalam kedalaman terbatas. Menerapkan DFS dengan batasan kedalaman, dan secara bertahap meningkatkan batasan jika solusi

tidak ditemukan. Kelebihannya kombinasi keuntungan dari DFS dan pencarian dalam kedalaman terbatas. Kekurangannya tetap bisa memakan waktu banyak untuk masalah yang sangat dalam.

Pilihan antara teknik pencarian tak berinformasi tergantung pada sifat masalah, sumber daya yang tersedia, dan batasan yang mungkin ada. Setiap teknik memiliki kelebihan dan kekurangan yang harus dipertimbangkan saat memilih pendekatan pencarian yang sesuai.

3. Teknik Pencarian Berinformasi (heuristic search)

Teknik pencarian berinformasi (heuristic search) melibatkan penggunaan informasi tambahan atau heuristik untuk membimbing pencarian menuju solusi yang diharapkan. Informasi ini dapat berupa estimasi biaya atau nilai yang dihitung berdasarkan pengetahuan domain atau aturan khusus yang diberikan. Berikut adalah beberapa teknik pencarian berinformasi yang umum:

- Pencarian Best-First dengan konsep menggunakan fungsi heuristik untuk mengevaluasi setiap simpul dan memilih simpul yang paling menjanjikan berdasarkan nilai heuristiknya. Langkah dimulai dengan dimulai dari simpul awal. Pilih simpul dengan nilai heuristik terbaik untuk dieksplorasi berikutnya dan teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan. Kelebihannya cepat dan efisien jika heuristik baik dan informatif dan kekurangannya tidak menjamin solusi optimal.
- A (*A-Star*):* dengan konsep menggabungkan biaya sejauh ini (dari simpul awal) dengan heuristik estimasi biaya dari simpul ke simpul tujuan serta menentukan nilai fungsional evaluasi sebagai jumlah kedua nilai tersebut. Adapun langkahnya dimulai dari simpul awal. Hitung nilai fungsional evaluasi untuk setiap simpul dan pilih simpul dengan nilai fungsional evaluasi terendah untuk dieksplorasi berikutnya. Teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan dan kelebihan yaitu menjamin solusi optimal jika heuristik konsisten (tidak melebih

- atau kurang dari biaya sebenarnya). Namun, kekurangan adalah memerlukan penyimpanan besar jika ruang pencarian besar.
- Pencarian Greedy Best-First dengan konsep hanya menggunakan heuristik untuk memilih simpul yang memiliki nilai heuristik terbaik tanpa mempertimbangkan biaya sejauh ini. Adapun langkah-langkah yang dilakukan mulai dari simpul awal. Pilih simpul dengan nilai heuristik terbaik untuk dieksplorasi berikutnya dan teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan. Kelebihannya efisien secara waktu jika heuristik baik dan kekurangannya tidak menjamin solusi optimal.
- Pencarian Hill Climbing dengan konsep bergerak ke arah yang meningkatkan nilai fungsi objektif dan berhenti ketika tidak ada perubahan yang meningkatkan lagi. Langkah-langkah mulai dari suatu solusi acak dan pilih solusi tetangga dengan nilai fungsi objektif yang lebih tinggi. Teruskan proses hingga mencapai puncak atau tidak ada perubahan yang meningkat lagi. Adapun kelebihannya sederhana dan dapat diterapkan pada masalah yang rumit dan kekurangannya tertahan pada maksimum lokal.
- Pencarian Beam Search dilakukan dengan konsep mengeksplorasi beberapa simpul terbaik pada setiap tingkat pencarian serta memilih simpul berdasarkan nilai heuristik atau biaya. Dilakukan dengan langkah-langkah mulai dari simpul awal. Pilih beberapa simpul terbaik untuk dieksplorasi berikutnya dan teruskan proses hingga simpul tujuan ditemukan. Kelebihannya efisien dalam mengatasi masalah ruang pencarian besar dan kekurangannya tidak menjamin solusi optimal.

4. Pemilihan Teknik Pencarian Berinformasi.

Pemilihan teknik pencarian berinformasi bergantung pada sifat masalah dan jenis informasi yang tersedia. Penggunaan heuristik yang baik dan relevan dapat meningkatkan efisiensi dan keberhasilan teknik pencarian ini. Mari kita gambar secara rinci teknik pencarian berinformasi dengan menggunakan dua teknik yang umum yaitu pencarian Best-First dan A* dan berikut adalah uraiannya:

- a. Pencarian Best-First dimulai dari simpul awal kemudian hitung nilai heuristik untuk setiap simpul. Kedua, pilih simpul berdasarkan Heuristik dan pilih nilai terbaik dari padanya, tandai simpul tersebut sebagai dikunjungi kemudian dalami simpul tersebut. Kedua, evaluasi simpul berikutnya dan hitung nilai heuristik untuk setiap simpul tetangga yang belum dikunjungi, lalu pilih simpul dengan nilai heuristik terbaik untuk dieksplorasi berikutnya. Kemudian tandai simpul tersebut sebagai dikunjungi dan eksplorasi simpul tersebut. Ketiga, teruskan proses sebelumnya dan ulangi langkah 3 sampai simpul tujuan ditemukan. Ringkasnya, kelebihan metoda ini cepat dan efisien jika heuristik baik dan informatif dan kekurangannya tidak dijamin mendapatkan solusi optimal.
- b. A* (A-Star) dimulai dari simpul awal. Hitung nilai biaya sejauh ini (g) dan heuristik (h) untuk setiap simpul dan hitung nilai fungsional evaluasi (f = g + h) untuk setiap simpul. Kedua, pilih simpul berdasarkan nilai fungsional evaluasi, kemudian pilih simpul dengan nilai fungsional evaluasi terendah. Tandai simpul tersebut sebagai dikunjungi dan eksplorasi simpul tersebut. Ketiga, evaluasi simpul berikutnya, dan hitung nilai biaya sejauh ini (g) dan heuristik (h) untuk setiap simpul tetangga yang belum dikunjungi. Hitung juga nilai fungsional evaluasi (f = g + h) untuk setiap simpul. Pilih simpul dengan nilai fungsional evaluasi terendah untuk dieksplorasi berikutnya dan tandai simpul tersebut sebagai dikunjungi serta eksplorasi simpul tersebut. Keempat, teruskan proses dan ulangi langkah 3 sampai simpul tujuan ditemukan. Kelebihannya menjamin solusi optimal jika heuristik konsisten dan kekurangannya memerlukan penyimpanan besar jika ruang pencarian besar.

Teknik sebelumnya dapat diilustrasikan dengan diagram alir atau grafik yang menunjukkan bagaimana algoritma bergerak melalui simpul-simpul dan memilih jalur menuju solusi dengan mempertimbangkan nilai heuristik atau fungsional evaluasi. Diagram ini dapat membantu memahami proses pencarian berinformasi dan bagaimana penggunaan informasi tambahan dapat membimbing pencarian menuju solusi yang diharapkan.

5. Pencarian Game

Pencarian game adalah cabang dari kecerdasan buatan yang mempelajari algoritma dan teknik untuk membuat keputusan optimal dalam situasi permainan atau persaingan antara dua entitas yang berlawanan, seperti pemain atau agen. Algoritma pencarian game umumnya digunakan dalam permainan dengan giliran, di mana pemain atau agen bertindak bergantian. Berikut adalah penjelasan rinci tentang teknik pencarian game dalam kecerdasan buatan:

- a. Minimax Algorithm intinya game 2 pemain dengan algoritma yang dirancang untuk permainan yang melibatkan 2 pemain yang bergantian bergerak. Tujuannya memaksimalkan nilai utilitas jika pemain sedang bermain (maximizer), dan minimalkan nilai utilitas jika pemain lawan yang bermain (minimizer). Algoritma Minimax dimulai dari simpul awal (posisi saat ini dalam permainan) dan tentukan pemain yang akan bergerak pertama (maximizer). Pencarian rekursif yaitu mengevaluasi setiap langkah yang mungkin dari posisi saat ini menggunakan rekursi. Jika permainan belum berakhir, panggil algoritma minimax untuk posisi berikutnya, bergantian antara pemain dan lawan. Evaluasi Terminal jika permainan berakhir pada posisi tertentu, berikan nilai utilitas pada simpul terminal (misalnya, skor kemenangan, kekalahan, atau seri). Hasil yang diperoleh dari pemanggilan rekursif dikembalikan ke simpul saat ini. Pada langkah ini, nilai utilitas digunakan untuk menentukan langkah terbaik.
- b. Alpha-Beta Pruning dengan konsep dasar meningkatkan efisiensi Minimax dengan menghilangkan cabang yang tidak relevan dari pencarian. Metod aini dimulai dengan Alpha dan Beta. Set Alpha menjadi nilai negatif tak terbatas dan Beta menjadi nilai positif tak terbatas. Lakukan pencarian rekursif dengan pruning yaitu pada setiap tingkat rekursi, perbarui nilai Alpha dan Beta berdasarkan hasil pencarian. Jika nilai beta di tingkat minimizer lebih kecil dari atau sama dengan alpha, hentikan pencarian di cabang ini karena pemain maksimizer tidak akan memilih cabang ini. Sebaliknya, jika nilai Alpha di tingkat maximizer lebih besar dari atau sama dengan Beta, hentikan pencarian di cabang ini karena pemain minimizer tidak akan memilih cabang ini. Lakukan balik hasil dengan Pruning dan hasil dari pemanggilan rekursif dikembalikan ke

simpul saat ini, dan nilai Alpha atau Beta yang sesuai digunakan untuk menentukan langkah terbaik. Keuntungan kedua metoda ini bahwa minimax menjamin solusi optimal dalam permainan yang berubah giliran antara dua pemain. Mampu menangani permainan abstrak dan cocok untuk permainan abstrak dengan banyak kemungkinan langkah. Kekurangannya bahwa ekspansi pohon pencarian dapat berkembang secara eksponensial, sehingga minimax tidak praktis untuk permainan yang kompleks. Keberlanjutan pencariannya memerlukan evaluasi penuh pohon pencarian untuk mendapatkan solusi, yang mungkin tidak efisien dalam beberapa situasi.

Pencarian game dan algoritma Minimax dengan teknik Alpha-Beta Pruning menjadi dasar untuk membangun kecerdasan buatan dalam berbagai permainan, termasuk catur, permainan papan, dan bahkan permainan video. Pengoptimalan dan penyesuaian terus dilakukan untuk meningkatkan efisiensi dan kecepatan algoritma dalam mengatasi permainan yang semakin kompleks.

6. Pencarian Informasi Tanpa Kontinuitas

Pencarian informasi tanpa kontinuitas umumnya merujuk pada masalah-masalah di mana solusinya dapat diwakili sebagai satu set nilai diskrit atau keputusan diskrit, tanpa adanya elemen kontinu seperti pada masalah pencarian di ruang kontinu. Teknik-teknik ini umumnya diterapkan pada masalah-masalah yang dapat dijelaskan sebagai kombinasi nilai-nilai diskrit yang memenuhi sejumlah batasan atau kendala. Beberapa teknik pencarian informasi tanpa kontinuitas melibatkan konsep-konsep seperti *Constraint Satisfaction Problems* (CSP) dan *Backtracking*. Mari kita terangkan dengan rinci:

Constraint Satisfaction Problems (CSP) dengan konsep dasar suatu masalah dinyatakan sebagai himpunan variabel yang memiliki nilai dari suatu domain tertentu, serta himpunan kendala yang harus dipenuhi. Dan bertujuan mencari solusi yang memenuhi semua kendala atau batasan yang diberikan. Adapun langkah-langkah Pencarian pada CSP meliputi inisialisasi dengan menentukan variabel-variabel yang harus diisi dan domain nilai yang mungkin untuk masing-

masing variable dan tentukan kendala atau batasan yang harus dipenuhi. Setelah itu lakukan pencarian variable dengan memilih satu variabel yang belum diisi serta pilih nilai dari domain yang belum diambil. Tentukan nilai variabel sesuai dengan kendala yang ada dan bila tidak memenuhi kendala, pilih nilai lain dari domain. Setelah itu lakukan pengujian kendala dengan memeriksa apakah solusi sementara memenuhi semua kendala. Bila ya, lanjutkan ke langkah berikutnya. Jika tidak, kembali ke langkah 3 dan coba nilai atau variabel lain. Akhirnya solusi ditemukan atau dengan backtrack. Jika tidak, kembali ke langkah sebelumnya dan coba nilai atau variabel lain. Dan ulangi proses dengan langkah-langkah di atas sebelumnya sampai semua solusi yang mungkin telah dijelajahi.

- Backtracking dimulai dengan definisi masalah dan suatu masalah dinyatakan sebagai himpunan variabel yang harus diisi dengan nilai-nilai dari suatu domain tertentu, dan ada kriteria atau kendala yang harus dipenuhi. Tujuannya untuk mencari solusi yang memenuhi semua kendala atau batasan yang diberikan. Adapun langkah-langkah pencarian dengan backtracking dimulai dengan menentukan variabel-variabel yang harus diisi dan domain nilai yang mungkin untuk masing-masing variabel. Kemudian tentukan kendala atau batasan yang harus dipenuhi. Selanjutnya, mencari variable yang belum diisi dan pilih nilai dari domain yang belum diambil. Setelah itu, tentukan nilai variabel sesuai dengan kendala yang ada dan jika nilai tidak memenuhi kendala, kembali ke langkah sebelumnya dan coba nilai atau variabel lain. Setelah itu, lakukan pengujian kendala dan periksa apakah solusi sementara memenuhi semua kendala. Jika ya, lanjutkan ke langkah berikutnya dan jika tidak, kembali ke Langkah sebelumnya coba nilai atau variabel lain. Akhirnya, solusi ditemukan atau backtrack. Kalupun semua variabel telah diisi dan semua kendala terpenuhi, maka solusi ditemukan. Bila tidak ditemukan, ulangi proses sebelumnya di atas sampai semua solusi yang mungkin telah dijelajahi.
- Keuntungan menggunakan kedua metode, dapat menangani solusi yang terdiri dari nilai-nilai diskrit. Kedua metode cocok untuk masalah-masalah dengan batasan atau kendala yang jelas. Kekurangan keduanya adalah eksponensial

complexity yaitu pencarian dapat menjadi sangat kompleks, terutama jika masalah memiliki banyak variabel dan Batasan dan solusi optimal tidak dijamin dalam samua kasus.

Namun demikian, teknik-teknik ini berguna untuk menangani masalah-masalah di mana solusi dapat diwakili secara diskrit, seperti penjadwalan, peta warna, atau perencanaan tugas. Selain itu, kombinasi dari teknik-teknik ini dapat digunakan untuk menangani masalah-masalah yang lebih kompleks dalam domain yang berbeda.

7. Pencarian informasi tanpa kontinuitas

Pencarian informasi parsial merupakan jenis pencarian yang dilakukan ketika tidak semua informasi tentang keadaan masalah atau lingkungan diketahui dengan pasti. Dalam kondisi seperti ini, agen atau sistem harus membuat keputusan berdasarkan sebagian informasi yang tersedia. Terdapat beberapa teknik pencarian informasi parsial yang umum digunakan, seperti pencarian heuristik dan algoritma Bayesian. Berikut adalah penjelasan rinci mengenai pencarian informasi parsial:

- Pencarian Heuristik dilakukan dengan konsep menggunakan aturan praktis atau pendekatan yang didasarkan pada pengalaman untuk membuat keputusan saat informasi tidak lengkap serta mencari solusi yang memaksimalkan harapan secara cepat. Langkah-Langkah yang dilakukan dengan inisialisasi: Mulai dengan solusi awal atau keadaan awal,kemudian gunakan heuristik untuk mengevaluasi setiap tindakan atau langkah yang mungkin. Pilih tindakan yang memiliki nilai heuristik terbaik dan lakukan tindakan tersebut dan perbarui keadaan. Terakhir, lakukan proses iterasi dari awal sampai mencapai solusi atau kondisi berhenti.
- Algoritma Bayesian dilakukan dengan teori probabilitas dan aturan Bayes untuk menggabungkan informasi yang baru diterima dengan pengetahuan sebelumnya. Membuat keputusan berbasis pada distribusi probabilitas aktual dan model probabilistik. Langkah-langkah yang dilakukan tetapkan probabilitas

awal untuk setiap kejadian yang mungkin. Terima informasi baru dan gunakan aturan Bayes untuk memperbarui probabilitas. Hitung probabilitas gabungan untuk setiap kejadian dan lakukan tindakan yang paling memungkinkan berdasarkan probabilitas. Implementasikan tindakan tersebut dan perbarui keadaan serta ulangi proses dari langkah kedua sampai mencapai solusi atau kondisi berhenti.

- Keuntungan metode ini dapat mengatasi perubahan lingkungan atau masalah dengan lebih fleksibel, efisien dan mampu membuat keputusan dengan cepat meskipun informasi tidak lengkap.
- Kekuranganya adalah tidak dijamin optimal karena bergantung pada heuristik atau probabilitas yang mungkin tidak sempurnan dan sensitif terhadap Informasi awal yang diberikan.

Pencarian informasi parsial sering diterapkan dalam konteks di mana agen atau sistem harus mengambil tindakan dengan informasi terbatas. Metode ini bergantung pada kemampuan agen untuk membuat keputusan yang baik berdasarkan sebagian informasi yang ada.

8. Contoh Dalam Kehidupan Sehari Hari

Contoh sehari-hari tentang pencarian informasi parsial dapat terjadi dalam situasi-situasi di mana seseorang harus membuat keputusan atau mencari solusi berdasarkan sebagian informasi yang tersedia. Berikut adalah beberapa contoh:

- Contoh 1: Pencarian Rumah. Seseorang yang mencari rumah baru mungkin memiliki informasi terbatas tentang rumah yang tersedia di pasar. Dalam pencarian rumah parsial, mereka mungkin memutuskan untuk:
 - a. Melihat daftar rumah yang diiklankan online tanpa memiliki informasi penuh tentang kondisi interior dan lingkungan sekitar.
 - b. Mengunjungi beberapa rumah yang menarik perhatian mereka, meskipun mereka belum mengetahui semua detail atau kekurangan yang mungkin ada.

- c. Membuat keputusan awal untuk melibatkan sebagian informasi yang ada dan kemudian memperdalam pengetahuan mereka seiring berjalannya waktu.
- Contoh 2: Pencarian Restoran. Seseorang yang mencari tempat makan untuk makan malam mungkin menghadapi informasi parsial:
 - a. Melihat menu dan ulasan online sebelum datang ke restoran.
 - Tidak memiliki pengetahuan penuh tentang suasana restoran atau kualitas layanan.
 - c. Membuat keputusan untuk mencoba restoran berdasarkan informasi yang tersedia, tetapi kemudian mengandalkan pengalaman langsung untuk menilai dengan lebih baik.
- Contoh 3: Pencarian Produk Online. Seseorang yang mencari produk online mungkin:
 - a. Melihat beberapa ulasan dan perbandingan produk sebelum membeli.
 - Tidak memiliki pengetahuan penuh tentang kualitas atau kinerja produk tersebut.
 - c. Membuat keputusan berdasarkan informasi yang tersedia secara online, tetapi bisa saja harus mengandalkan pengalaman sendiri setelah produk tersebut diterima.
- Contoh 4: Pencarian Lokasi Parkir. Seseorang yang mencari tempat parkir di pusat kota mungkin:
 - a. Menggunakan aplikasi peta untuk mencari lokasi parkir yang tersedia.
 - Tidak mengetahui apakah tempat parkir tersebut penuh atau memiliki biaya parkir yang wajar.
 - c. Membuat keputusan untuk menuju ke tempat parkir berdasarkan informasi parsial, dan kemudian menyesuaikan keputusan mereka saat mereka mendekati lokasi.

Dalam semua contoh di atas, keputusan atau pencarian solusi dilakukan dengan informasi yang tidak lengkap. Orang tersebut kemungkinan harus mengambil langkah-langkah berdasarkan sebagian informasi yang tersedia, dan

memperbarui pengetahuan atau keputusan mereka seiring dengan mendapatkan informasi lebih lanjut secara langsung.

9. Pencarian Informasi Parsial dalam Pencarian Orang Hilang

Pencarian orang yang hilang sering melibatkan situasi di mana informasi yang tersedia mungkin parsial atau terbatas. Teknik pencarian parsial dapat diterapkan dalam beberapa cara dalam konteks pencarian orang yang hilang, meskipun penerapannya akan sangat bergantung pada sifat kasus tersebut. Berikut adalah beberapa aspek dan teknik yang mungkin relevan:

- Penggunaan Heuristik dengan konsep menggunakan aturan praktis atau pendekatan berdasarkan pengalaman untuk memandu pencarian. Contoh: Mencari orang hilang dengan mempertimbangkan tempat-tempat yang sering mereka kunjungi, kebiasaan, atau rute yang biasa mereka tempuh.
- Pemanfaatan Sumber Informasi dengan konsep mengumpulkan sebanyak mungkin informasi dari sumber-sumber yang dapat diakses. Contoh: Membuka laporan polisi, menghubungi teman-teman atau keluarga, memeriksa rekaman keamanan atau CCTV, dan mencari informasi dari media sosial atau masyarakat umum.
- Pencarian Wilayah Terbatas dengan konsep fokus pada wilayah tertentu yang mungkin terkait dengan keberadaan orang yang hilang. Contoh: Memusatkan pencarian pada area sekitar rumah atau tempat-tempat yang sering dikunjungi oleh orang tersebut.
- Pencarian Bertahap dengan konsep melakukan pencarian secara bertahap dan memperbarui strategi berdasarkan informasi yang ditemukan. Contoh: Memulai pencarian dengan area yang paling mungkin, dan kemudian melebarkan area pencarian jika tidak ada hasil positif.
- Algoritma Pencarian Optimal dengan konsep menerapkan algoritma pencarian optimal berdasarkan informasi yang tersedia. Contoh: Menerapkan metode

- pencarian heuristik atau probabilistik untuk menentukan daerah-daerah yang paling mungkin dan mengarahkan sumber daya pencarian ke arah tersebut.
- Penggunaan Teknologi dengan konsep menggunakan teknologi seperti pemantauan GPS, perangkat lunak pelacakan, atau kamera keamanan untuk mendapatkan informasi tambahan. Contoh: Menggunakan data lokasi terakhir yang diketahui atau melibatkan masyarakat dalam pencarian melalui aplikasi atau media sosial.

Penting untuk diingat bahwa pencarian orang yang hilang adalah situasi yang serius, dan koordinasi dengan pihak berwenang seperti kepolisian dan penyelamat sangat penting. Penerapan teknik pencarian parsial harus mempertimbangkan hukum, etika, dan pedoman pencarian dan penyelamatan yang berlaku di daerah tersebut. Selain itu, teknologi dan sumber daya yang tersedia dapat memainkan peran kunci dalam meningkatkan efektivitas pencarian.

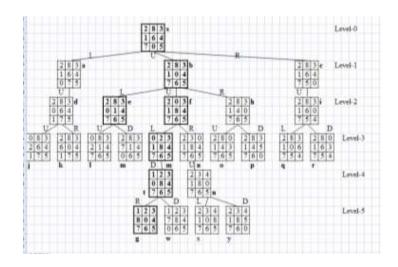
10. Contoh Soal Teknik Pencarian

Contoh kasus yang dapat dipecahkan dengan algoritma pencarian, adalah permainan puzzle. Mahasiswa disuruh menyusun angka yang diacak berdasarkan goal yang telah ditentukan. Misalnya terdapat puzzle dengan kotak 9, berukuran 3 x 3 seperti dalam Gambar 1.

2	8	3		1	2	3
1	6	4		8	0	4
7	0	5		7	6	5
Start			Goal			

Gambar 1. Susunan Angka dalam Kotak Puzzle.

Dengan kondisi start dan goal sesuai Gambar 1 dan dalam kasus ini, angkaangka tersebut disusun ulang sampai mencapai goal yang diharapkan. Algoritma untuk menyelesaikan masalah misal, Best First Search atau A*, atau Depth First Search dan lainnya. Langkah awal dalam menyelesaikan masalah puzzle, maka susunlah angka-angka yang mungkin dapat menghasilkan goal dengan mengeser-geser angka. Di mana angka 0 menunjukkan bahwa tempat tersebut kosong. Dengan logika jika kotak angka berada di dekat area yang kosong maka kota angka tersebut dapat berpindah ke kiri atau ke kanan, ke atas atau ke bawah. Sehingga proses pergeseran dapat disimbolkan dengan LURD (Left-Up-Right-Down). Selanjutnya kita membuat pemetaan pohon mengenai alternatif menyusun angka puzzle terlebih dahulu. Pemetaan pohon alternatif seperti dapat dilihat Gambar 2.



Gambar 2. Pohon Pemetaan Alternatif Pemecahan Masalah.

Keterangan, di mana s, a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, t, u, w, x, y merupakan state awal atau state hasil dari penyusunan angka puzzle. L, U, R, D merupakan cara pergeseran angka ke kiri, ke atas, ke kanan dan ke bawah. Level 0, Level 1, Level 2, Level 3, Level 4, Level 5 merupakan pengetahuan percabangan dalam pencarian. Dalam Gambar 2 terdapat kotak puzzle yang ditebali menunjukkan hasil penyelesaian masalah, dengan tahapan sebagai berikut dalam Gambar 2.20. Keterangan dari Gambar 3, terdapat open queue, dan stack. Open queue digunakan menampung state-state yang akan dilewati atau dikunjungi. Stack digunakan untuk menampung state yang sudah dilewati. Variabel z dan Succ(z) merupakan state yang dilewati serta anak dari state z, di

mana succ merupakan kependekan dari successor. Hasil dari penyelesaian masalah, yaitu dalam bentuk path atau alur dalam Gambar 2.21.

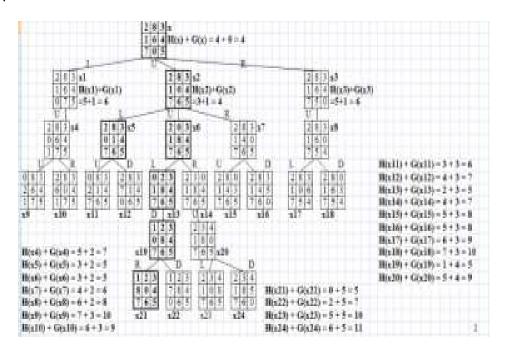
OPEN	
Queue	
Nil,s $(s,a)(s,b)(s,c)(a,d)(b,e)(b,f)(b,h)(c,h)$	i) (d,j) (d,k) (e,l) (e,m) (f,m1) (f,n)
z=(Nil,s)	
$Succ(z) = \{(s,a),(s,b),(s,c)\}$	
z=(s,a)	
$Succ(z)=\{(a,d)\}$	
z=(s,b)	
$Succ(z)=\{(b,e),(b,f),(b,h)\}$	
z=(s,c)	(b,f)
$Succ(z)=\{(c,i)\}$	(b,e)
z=(a,d)	(a,d)
$Succ(z)=\{(d,j),(d,k)\}$	(s,c)
z=(b,e)	(s,b)
$Succ(z)=\{(e,l),(e,m)\}$	(s,a)
z=(b,f)	(Nil,s)
$Succ(z)=\{(f,m1),(f,n)\}$	CLOSE
	Stack

Gambar 3. Cara Menyelesaikan Masalah.

2	8	3	
1	6	4	
7	0	5	
1.77	T	U	
2	8	3	
1	0	4	
7	6	5	
		U	
2	0	3	
1	8	4	
7	6	5	
		L	
0	2	3	
1	8	4	
7	6	5	
	1	D	
1	2	3	
0	8	4	
7	6	5	
_	T	R	
1	2	3	
8	0	4	
7	6	5	

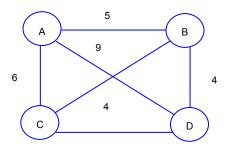
Gambar 4. Alur Solusi Puzzle.

Dari permasalahan menyusun angka puzzle, disimpulkan caranya, yaitu: angka 0 naik, sehingga angka 6 turun, dilanjut angka 0 naik dan angka 8 turun. dilanjut lagi angka 0 ke kiri dan angka 2 ke kanan, selanjutnya angka 0 turun dan angka 1 naik, dan langkah terakhir angka 0 ke kanan dan angka 8 ke kiri. Yang alurnya disimpulkan U-U-L-D-R, di mana yang dijadikan acuan pergerakan ke kiri atau ke kanan, ke atas atau ke bawah adalah angka 0. Gambar 2.21 merupakan alur solusi dengan menggunakan algoritma BFS (Breadth First Search). Dengan kasus yang sama, yaitu menyusun angka puzzle di atas dapat diselesaikan menggunakan metode lain, misalnya metode A*. Yang membedakan kedua algoritma, yaitu algoritma BFS dengan A* adalah BFS tanpa memperhatikan jumlah penyusunan angka yang salah tempat atau tanpa memperhatikan level. Sedangkan algoritma A* menggunakan pengetahuan heuristik, pengetahuan yang digunakan adalah jumlah susunan angka yang salah tempat dan level pencarian. Hasil menggunakan metode A* dapat digambarkan di Gambar 5 dan keterangannya, kotak yang ditebali merupakan cara menyusun dengan goal yang tepat.



Gambar 5. Pemetaan Hasil Pencarian.

Contoh penerapan algoritma pencarian lainnya mencari jarak rute terpendek dari kasus sales. Rute perjalanan dalam Gambar 6, dengan permasalahan seluruh kota harus dilewati dan jalur hanya boleh 1 kali dilewati, dengan state di mana saja. Jika cara menyelesaikan masalah menggunakan algoritma GT (Generate and Test), maka hasil pembangkitan kota yang dilewati dengan start kota yang tidak ditentukan dapat dilihat dalam Tabel 1. Setelah pembangkitan rute kota, dilakukan perbandingan jarak terpendek. Hasil pembangkitan dan perbandingan jalur terpendek adalah ACBD=14 dan DBCA=14.



Gambar 6. Rute Kota Sales

Tabel 1. Jalur Kota yang Dibangkitkan.

No	Jalur	Jarak	No	Jalur	Jarak	No	Jalur	Jarak
1	ABCD	16	9	BCDA	20	17	CDAB	21
2	ACBD	14	10	BCAD	19	18	CDBA	16
3	ABDC	16	11	BDAC	19	19	DABC	18
4	ACDB	17	12	BDCA	17	20	DACB	19
5	ADBC	17	13	CABD	15	21	DBAC	15
6	ADCB	20	14	CADB	19	22	DBCA	14
7	BACD	18	15	CBAD	18	23	DCAB	18
8	BADC	21	16	CBDA	17	24	DCBA	16

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individual atau kelompok, yaitu:

- 1. Apa itu "Pencarian Berinformasi" dalam kecerdasan buatan dan bagaimana heuristik digunakan dalam konteks ini?
- 2. Sebutkan beberapa metode dalam "Pencarian Tak Berinformasi" dan jelaskan perbedaan antara Breadth-First Search (BFS) dan Depth-First Search (DFS)?
- 3. Apa kelebihan dan kekurangan dari Pencarian Uniform Cost (UCS) dalam ruang pencarian?
- 4. Jelaskan konsep Pencarian Iterative Deepening (IDS) dan kapan metode ini dapat menjadi pilihan yang baik?
- 5. Jelaskan inti dari Minimax Algorithm dan bagaimana algoritma ini dapat ditingkatkan dengan Alpha-Beta Pruning?
- 6. Bagaimana algoritma Minimax digunakan dalam permainan yang melibatkan dua pemain bergantian?
- 7. Apa yang menjadi tantangan utama dalam penerapan Minimax untuk permainan yang kompleks?
- 8. Bagaimana Constraint Satisfaction Problems (CSP) membantu dalam menyelesaikan masalah dengan batasan diskrit?
- 9. Jelaskan langkah-langkah dalam algoritma Backtracking dan bagaimana itu dapat digunakan untuk masalah pencarian tanpa kontinuitas?
- 10. Bagaimana Pencarian Beam Search dapat mengatasi masalah ruang pencarian yang besar?
- 11. Bandingkan Pencarian Best-First dan A* (A-Star) dalam hal pendekatan dan kelebihan masing-masing?
- 12. Jelaskan proses Pencarian Hill Climbing dan apa kelemahan utamanya?
- 13. Mengapa penting memilih teknik pencarian yang sesuai dengan sifat masalah yang dihadapi?
- 14. Apa implikasi dari kompleksitas masalah terhadap pemilihan teknik pencarian?

15. Bagaimana heuristik dan algoritma Bayesian digunakan dalam pencarian informasi parsial?

D. REFERENSI

Febriadi, B. (2015). Bimbingan Penasehat Akademik Menggunakan. 59–65.

Kusumawati, R. (2018). Kecerdasan Buatan Manusia (Artificial Intelligence); Teknologi Impian Masa Depan. ULUL ALBAB Jurnal Studi Islam, 9(2), 257–274. https://doi.org/10.18860/ua.v9i2.6218

Mediyawati, N., & Bintang, S. (2021). Platform Kecerdasan Buatan Sebagai Media Inovatif Untuk Meningkatkan Keterampilan Berkomunikasi: U-Tapis. Prosiding Seminar Nasional Pendidikan Program Pascasarjana Universitas PGRI Palembang 21 Augustus 2021, 69–79.

Mubarak, M. (1991). Pengantar Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence). In Pengantar Kecerdasan Buatan (Vol. 5, Issue 2). https://doi.org/10.1002/1521-3773(20010316)40:6<9823::AID-ANIE9823>3.3.CO;2-C

Mutmainah, Ramadhan, H. A., & Putri, D. A. (2018). Big Data, Kecerdasan Buatan, Blockchain, dan Teknologi Finansial di Indonesia. Direktorat Jenderal Aplikasi Informatika Kementerian Komunikasi Dan Informatika, 1–66. https://aptika.kominfo.go.id/wp-content/uploads/2018/12/Kajian-Kominfo-CIPG-compressed.pdf

Panjaitan, A. C. D., & Effendi, T. (2019). Simposium Hukum Indonesia. Simposium Hukum Indonesia, 1(1), 574–586. http://journal.trunojoyo.ac.id/shi

Pohan, Z. R. H., Idris, M. N., Ramli, R., Anwar, A., & Paisal, J. (2023). Sejarah Peradaban Dan Masa Depan Kesadaran Manusia Pada Posisi Ontologis Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence) Dalam Perspektif Alquran. Basha'lr: Jurnal Studi Al-Qur'an Dan Tafsir, 3(1), 29–38. https://doi.org/10.47498/bashair.v3i1.2030

Santoso, J. T. (2021). Kecerdasan Buatan & Jaringan Syaraf Buatan. In Penerbit Yayasan Prima Agus Teknik (Vol. 7, Issues 1 SE-Judul Buku). https://penerbit.stekom.ac.id/index.php/yayasanpat/article/view/177

PERTEMUAN KE 5 ALGORITMA GENETIKA KECERDASAN BUATAN

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 5, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan intisari algoritma genetika sebagai bagian dari kecerdasan buatan dengan dengan tepat dan cermat mulai dari awal sampai akhir kuliah ke 5 ini.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi Algoritma Genetika

Algoritma genetika adalah suatu teknik dalam bidang komputasi evolusioner yang terinspirasi dari prinsip-prinsip evolusi biologis. Tujuan dari algoritma genetika adalah untuk mencari solusi terbaik atau mendekati solusi optimal dalam ruang solusi yang besar atau kompleks. Algoritma ini memodelkan proses seleksi alam dan rekombinasi genetik untuk menghasilkan generasi baru yang dapat meningkatkan kualitas solusi. Berikut adalah beberapa konsep dasar yang digunakan dalam algoritma genetika:

- a. Populasi yaitu sejumlah individu disebut sebagai "populasi" yang mewakili solusisolusi potensial. Setiap individu dalam populasi direpresentasikan sebagai serangkaian parameter atau gen.
- b. Kromosom yaitu kumpulan gen atau parameter yang merepresentasikan satu individu dalam populasi.
- c. Gen yaitu sebuah elemen dalam kromosom yang menyimpan informasi tentang satu atribut atau parameter dari solusi potensial. Gen ini dapat memiliki nilai yang dapat diubah atau dioptimalkan.
- d. Seleksi yaitu proses di mana individu-individu dalam populasi dipilih untuk berkembang biak berdasarkan kinerja atau nilai fitness mereka. Individu yang memiliki nilai fitness lebih tinggi memiliki peluang lebih besar untuk dipilih.

- e. Reproduksi (Crossover) yaitu proses di mana pasangan individu dipilih untuk melakukan rekombinasi genetik. Ini melibatkan pertukaran informasi genetik antara pasangan individu, menghasilkan keturunan baru yang mewarisi sifat-sifat dari kedua orang tua.
- f. Mutasi yaitu proses di mana terjadi perubahan acak pada gen-gen individu dengan tujuan untuk memperkenalkan variasi baru ke dalam populasi. Mutasi memberikan peluang untuk menjelajahi ruang solusi yang lebih luas.
- g. Evaluasi (Fitness) yaitu setiap individu dievaluasi berdasarkan seberapa baik solusi yang mereka wakili. Nilai ini disebut "fitness," dan digunakan untuk menentukan kemungkinan seleksi individu tersebut untuk generasi berikutnya.
- h. Iterasi (Generasi) yaitu langkah-langkah seleksi, reproduksi, dan mutasi diulang untuk menciptakan generasi berikutnya. Proses ini terus berlanjut hingga kriteria berhenti terpenuhi atau sejumlah iterasi tertentu telah dicapai.

Algoritma genetika telah diterapkan dalam berbagai bidang, termasuk optimasi parameter, desain rangkaian listrik, penjadwalan tugas, dan banyak lagi. Pendekatan ini dapat digunakan untuk mengeksplorasi ruang solusi yang besar dan kompleks di mana pencarian solusi optimal dengan metode konvensional bisa menjadi sulit.

2. Aplikasi Algoritma Genetika dalam Kehidupan sehari-hari

Algoritma genetika (AG) memiliki berbagai aplikasi dalam kehidupan seharihari dan telah diterapkan dalam berbagai bidang. Beberapa contoh penerapan algoritma genetika melibatkan optimasi, perancangan, dan pengambilan keputusan. Berikut adalah beberapa contoh aplikasi algoritma genetika dalam kehidupan sehari-hari:

a. Optimasi Rute Transportasi dapat digunakan berbasis AG yaitu untuk mengoptimalkan rute pengiriman barang atau perjalanan harian. Dengan memodelkan setiap rute sebagai kromosom dan mengoptimalkan populasi rute

- berdasarkan kriteria seperti waktu tempuh atau biaya, AG dapat membantu mencari solusi yang efisien.
- b. Perancangan Rangkaian Elektronik bahwa dalam desain rangkaian elektronik, AG dapat membantu dalam menentukan nilai-nilai komponen elektronik yang menghasilkan performa yang diinginkan. Ini dapat diterapkan dalam pembuatan perangkat elektronik sehari-hari seperti telepon genggam atau perangkat IoT (Internet of Things).
- c. Penjadwalan Tugas dapat dilakukan berbasis AG sehingga dapat mengoptimalkan penjadwalan tugas, seperti penjadwalan pekerjaan, pertemuan, atau kegiatan sehari-hari. Hal ini dapat membantu meningkatkan efisiensi penggunaan waktu.
- d. Perancangan Struktur Bangunan dapat dilakukan berbasis AG sehingga membantu merancang struktur bangunan yang optimal dengan mempertimbangkan faktor-faktor seperti beban, ketahanan, dan biaya konstruksi.
- e. Pemilihan Fitur dalam Pembelajaran Mesin dan dalam konteks pembelajaran mesin, AG dapat digunakan untuk memilih fitur-fitur yang paling relevan atau optimal untuk meningkatkan kinerja model. Ini membantu dalam membangun model prediktif yang lebih efektif.
- f. Optimasi Portofolio Keuangan dapat dilakukan dengan AG, sehingga pengelolaan investasi portofolio keuangan dapat dioptimalkan. Ini melibatkan pemilihan kombinasi optimal dari saham, obligasi, dan instrumen keuangan lainnya berdasarkan tujuan dan batasan tertentu.
- g. Penyesuaian Parameter Model. Dalam pengembangan model prediktif atau kecerdasan buatan, AG dapat membantu menyesuaikan parameter model agar sesuai dengan data observasi dan menghasilkan hasil yang lebih akurat.
- h. Perencanaan Rute Navigasi. AG dapat diterapkan dalam perencanaan rute navigasi, seperti perencanaan rute untuk kendaraan otonom atau perencanaan perjalanan umum untuk meminimalkan waktu perjalanan.

Penerapan algoritma genetika dalam kehidupan sehari-hari mencerminkan kemampuannya untuk menyelesaikan masalah optimasi kompleks dan memodelkan proses evolusi untuk mencapai solusi yang efisien dan efektif.

3. Aplikasi Algoritma Genetika dalam Perencanaan Navigasi

Algoritma Genetika (AG) dapat digunakan dalam perencanaan navigasi untuk mencari rute optimal dalam lingkungan yang kompleks. Proses perencanaan navigasi ini sering melibatkan pencarian jalur terpendek atau teroptimal dari satu lokasi ke lokasi lain dengan mempertimbangkan berbagai kendala dan faktor, seperti hambatan fisik, biaya perjalanan, atau waktu tempuh. Berikut adalah langkah-langkah umum bagaimana AG bekerja dalam perencanaan navigasi:

- a. Pemetaan Lingkungan: Lingkungan navigasi dipetakan ke dalam suatu representasi yang memungkinkan pergerakan. Ini dapat berupa peta grid atau graf yang mencerminkan hubungan antara lokasi-lokasi di lingkungan.
- b. Representasi Genetik: Individu dalam populasi AG direpresentasikan sebagai kromosom yang mewakili solusi navigasi. Setiap gen dalam kromosom mungkin mewakili langkah-langkah atau posisi dalam rute yang diusulkan.
- c. Populasi Awal: Sejumlah individu acak dibuat untuk membentuk populasi awal.
 Setiap individu mewakili rute potensial dari titik awal ke titik tujuan.
- d. Evaluasi Fitness: Setiap individu dievaluasi berdasarkan kriteria tertentu, seperti panjang rute, jumlah putaran atau belokan, atau waktu tempuh. Individu dengan kinerja lebih baik memiliki nilai fitness yang lebih tinggi.
- e. Seleksi: Individu-individu dengan nilai fitness tinggi memiliki peluang lebih besar untuk dipilih sebagai orang tua untuk reproduksi berikutnya. Seleksi dilakukan untuk membentuk generasi baru.
- f. Reproduksi (Crossover): Pasangan individu dipilih, dan crossover dilakukan dengan pertukaran informasi genetik (rute). Ini menciptakan keturunan baru yang memiliki kombinasi langkah-langkah dari orang tua mereka.

- g. Mutasi: Beberapa individu dalam populasi mengalami mutasi acak, yang dapat mencakup perubahan kecil pada rute, seperti memilih jalur yang berbeda atau menghindari hambatan.
- h. Evaluasi Kembali: Generasi baru dievaluasi kembali berdasarkan kriteria fitness, dan proses seleksi, crossover, dan mutasi diulang untuk menciptakan generasi berikutnya.
- i. Konvergensi: Proses iteratif diulang hingga kriteria berhenti terpenuhi, seperti jumlah generasi atau perbaikan nilai fitness yang konstan. Rute terbaik yang dihasilkan diambil sebagai solusi optimal atau mendekati optimal.

Dengan menggunakan pendekatan ini, AG dapat membantu dalam menghasilkan rute navigasi yang optimal atau mendekati optimal di tengah lingkungan yang dinamis dan kompleks. Algoritma Genetika sering kali efektif dalam menemukan solusi terbaik di ruang pencarian yang besar dan sulit.

4. Pemetaan Lingkungan dalam Perencanaan Navigasi

Pemetaan lingkungan dalam konteks perencanaan navigasi dengan menggunakan Algoritma Genetika (AG) melibatkan representasi lingkungan fisik ke dalam bentuk yang dapat dimengerti dan dimanipulasi oleh AG. Langkah ini memungkinkan AG untuk mencari solusi navigasi optimal atau mendekati optimal melalui evolusi populasi. Berikut adalah beberapa pendekatan umum dalam pemetaan lingkungan dalam AG untuk perencanaan navigasi:

- a. Peta Grid: Lingkungan dapat dipetakan ke dalam bentuk peta grid di mana setiap sel mewakili suatu area di lingkungan. Peta grid ini dapat dibagi menjadi sel yang dapat dilalui dan sel yang merupakan hambatan. Gen dalam kromosom mewakili langkah-langkah yang diambil pada setiap sel dalam rute.
- b. Peta Graf: Lingkungan dapat direpresentasikan sebagai graf, di mana simpul-simpul mewakili lokasi atau titik di lingkungan, dan tepi mewakili koneksi antara lokasi-lokasi tersebut. Kromosom mungkin berisi urutan simpul-simpul yang membentuk rute.

- c. Pemetaan Koordinat: Lokasi dalam lingkungan dapat direpresentasikan sebagai koordinat pada suatu sistem referensi. Kromosom dapat mengandung urutan koordinat yang membentuk rute.
- d. Peta Probabilistik: Pemetaan lingkungan dapat mencakup unsur probabilitas di mana beberapa rute atau jalur memiliki peluang keberhasilan yang berbeda. Ini dapat membantu AG untuk mengeksplorasi berbagai kemungkinan rute.
- e. Pemetaan Multi-lapisan: Lingkungan dapat memiliki lapisan-lapisan yang mewakili informasi tambahan, seperti elevasi, kepadatan lalu lintas, atau keamanan. Kromosom dapat memasukkan informasi dari lapisan-lapisan ini untuk meningkatkan akurasi perencanaan rute.
- f. Dinamika Lingkungan: Jika lingkungan bersifat dinamis, AG dapat memasukkan informasi dinamis ke dalam pemetaan, seperti perubahan posisi objek atau hambatan sepanjang waktu. Ini dapat memungkinkan AG untuk merencanakan rute yang dinamis dan beradaptasi terhadap perubahan kondisi lingkungan.

Penting untuk memilih representasi yang sesuai dengan sifat dan karakteristik lingkungan serta kebutuhan perencanaan navigasi yang diinginkan. Representasi yang baik akan memudahkan AG dalam mencari solusi yang optimal atau mendekati optimal dengan mempertimbangkan kompleksitas dan dinamika lingkungan.

Dinamika lingkungan memainkan peran penting dalam perencanaan navigasi yang melibatkan Algoritma Genetika (AG). Lingkungan yang dinamis berarti bahwa kondisi atau keadaan lingkungan dapat berubah seiring waktu, dan solusi yang optimal mungkin perlu disesuaikan untuk mengatasi perubahan tersebut. Berikut adalah beberapa cara dinamika lingkungan memengaruhi AG dan perencanaan navigasi:

a. Pembaruan Informasi Lingkungan: Lingkungan yang dinamis memerlukan pembaruan terkini mengenai keadaan saat ini. Informasi seperti pergerakan objek atau perubahan kondisi harus diperbarui secara berkala untuk memberikan basis yang akurat bagi AG dalam merencanakan rute.

- b. Replanning Dinamis: AG perlu mampu melakukan replanning dinamis ketika terjadi perubahan dalam lingkungan. Ketika informasi lingkungan berubah, AG dapat diaktifkan untuk menghasilkan rute baru yang mempertimbangkan perubahan tersebut.
- c. Penyesuaian Frekuensi: Frekuensi replanning dapat disesuaikan dengan tingkat dinamika lingkungan. Lingkungan yang sangat dinamis mungkin memerlukan replanning lebih sering, sementara lingkungan yang lebih statis dapat memerlukan replanning yang lebih jarang.
- d. Model Prediktif: AG dapat memanfaatkan model prediktif untuk memperkirakan perubahan yang mungkin terjadi di lingkungan. Ini memungkinkan AG untuk merencanakan rute yang mengantisipasi perubahan yang dapat terjadi di masa depan.
- e. Penanganan Objek Bergerak: Jika ada objek yang bergerak di lingkungan, seperti kendaraan atau pejalan kaki, AG perlu dapat mengantisipasi pergerakan mereka dan menghindari tabrakan. Ini memerlukan integrasi informasi dinamis tentang pergerakan objek ke dalam perencanaan rute.
- f. Sistem Peringatan Dini: Sistem peringatan dini dapat diterapkan untuk memberitahu AG tentang perubahan mendadak dalam lingkungan. Informasi ini dapat digunakan untuk mengaktifkan replanning atau mengambil tindakan evasif jika diperlukan.
- g. Optimasi Waktu Nyata: Lingkungan dinamis membutuhkan performa waktu nyata dalam perencanaan navigasi. AG perlu dapat menghasilkan solusi navigasi dengan cepat untuk menanggapi perubahan dalam waktu yang sesingkat mungkin.

Dengan memperhitungkan dinamika lingkungan, AG dapat meningkatkan kemampuannya untuk merencanakan rute yang aman dan efisien dalam konteks yang selalu berubah. Pemahaman yang baik tentang dinamika lingkungan dan integrasi model prediktif yang sesuai dapat memperkuat peran AG dalam perencanaan navigasi yang adaptif.

5. Sistem Peringatan Dini dalam Perencanaan Navigasi

Sistem peringatan dini (Early Warning System) dalam konteks Algoritma Genetika (AG) untuk perencanaan navigasi berperan sebagai mekanisme pendeteksian dini terhadap perubahan atau risiko dalam lingkungan. Fungsi utama sistem peringatan dini adalah memberikan informasi kepada AG tentang perubahan yang mungkin mempengaruhi rute atau keamanan perjalanan. Berikut adalah cara sistem peringatan dini berperan dalam AG untuk perencanaan navigasi:

- a. Pendeteksian Perubahan Lingkungan: Sistem peringatan dini memantau lingkungan dan mendeteksi perubahan yang dapat memengaruhi perencanaan rute. Perubahan ini dapat melibatkan perubahan kondisi cuaca, penutupan jalan, atau adanya hambatan baru.
- b. Peringatan Terkait Keamanan: Sistem peringatan dini dapat memberikan peringatan terkait keamanan, seperti keberadaan objek yang bergerak atau adanya kondisi bahaya di sekitar rute yang direncanakan. Informasi ini membantu AG untuk mengidentifikasi potensi risiko dan mengambil tindakan pencegahan.
- c. Integrasi dengan Data Sensor: Sistem peringatan dini dapat terintegrasi dengan data sensor yang menyediakan informasi real-time tentang lingkungan sekitar. Data dari sensor seperti kamera, radar, atau lidar dapat digunakan untuk memperbarui AG tentang situasi aktual di lapangan.
- d. Aktivasi Replanning: Ketika sistem peringatan dini mendeteksi perubahan yang signifikan, AG dapat diaktifkan untuk melakukan replanning. Replanning akan menciptakan rute baru yang mempertimbangkan perubahan kondisi dan mengoptimalkan perjalanan berdasarkan informasi terkini.
- e. Pemberian Prioritas Rute: Sistem peringatan dini dapat membantu AG dalam memberikan prioritas pada rute-rute yang lebih aman atau menghindari rute-rute yang memiliki risiko tinggi. Ini memungkinkan AG untuk memilih solusi navigasi yang lebih adaptif dan aman.
- f. Kontrol Kecepatan atau Arah: Berdasarkan informasi dari sistem peringatan dini, AG dapat mengontrol kecepatan atau arah perjalanan untuk menghindari

- potensi risiko. Ini dapat melibatkan perubahan kecepatan kendaraan atau pengambilan jalur alternatif.
- g. Pembaruan Informasi Genetik: Informasi dari sistem peringatan dini dapat digunakan untuk memperbarui kromosom dalam populasi AG. Ini dapat mencakup penyesuaian langkah-langkah atau keputusan yang telah diambil oleh AG sebelumnya.

Dengan memanfaatkan sistem peringatan dini, AG dapat menjadi lebih responsif terhadap perubahan dan dapat menghasilkan solusi navigasi yang lebih adaptif dan aman. Integrasi yang baik antara sistem peringatan dini dengan AG dapat meningkatkan kemampuan sistem untuk menghadapi lingkungan yang dinamis dan tidak terduga.

6. Faktor-Faktor Peringatan Terkait Keamanan dan Keselamatan

Faktor-faktor peringatan terkait keamanan dan keselamatan sangat penting dalam perencanaan navigasi yang melibatkan Algoritma Genetika (AG). Peringatan-peringatan ini memainkan peran kritis dalam menjaga keamanan pengguna atau kendaraan dan menghindari potensi risiko. Berikut adalah cara faktor-faktor peringatan terkait keamanan dan keselamatan berkaitan dengan perencanaan navigasi menggunakan AG:

- a. Hambatan Fisik: Faktor peringatan dapat mencakup deteksi hambatan fisik seperti kendaraan, pejalan kaki, atau objek di sepanjang rute yang direncanakan. AG dapat menggunakan informasi ini untuk menghindari atau meminimalkan potensi tabrakan.
- b. Keadaan Jalan: Peringatan terkait keamanan dapat melibatkan informasi mengenai kondisi jalan, seperti kerusakan atau konstruksi. AG dapat menyesuaikan rute untuk menghindari area yang dapat membahayakan keselamatan.

- c. Kondisi Cuaca: Faktor cuaca seperti hujan deras, salju, atau kabut dapat mempengaruhi keamanan perjalanan. AG dapat mempertimbangkan kondisi cuaca untuk merencanakan rute yang lebih aman dan sesuai.
- d. Ketidakpastian Lingkungan: Faktor-faktor yang menciptakan ketidakpastian, seperti perubahan lalu lintas yang mendadak atau kehadiran pejalan kaki yang tidak diantisipasi, dapat menjadi peringatan untuk AG. Sistem perlu dapat mengidentifikasi dan merespons secara cepat terhadap ketidakpastian tersebut.
- e. Zona Keamanan atau Bahaya: Informasi mengenai zona-zona keamanan atau bahaya dapat diintegrasikan ke dalam perencanaan rute. AG dapat memilih rute yang menghindari daerah dengan tingkat risiko tinggi.
- f. Keamanan Kendaraan: Peringatan terkait keamanan juga dapat mencakup informasi mengenai kondisi kendaraan atau sistem peringatan yang terpasang pada kendaraan. AG dapat memanfaatkan informasi ini untuk merencanakan rute yang mempertimbangkan kemampuan dan keamanan kendaraan.
- g. Zona Keamanan Pejalan Kaki: Identifikasi dan peringatan terhadap zona-zona yang padat pejalan kaki dapat membantu AG menghindari potensi risiko tabrakan dengan pejalan kaki.
- h. Ketersediaan Fasilitas Keselamatan: Informasi mengenai ketersediaan fasilitas keselamatan, seperti jalur khusus atau tempat parkir yang aman, dapat menjadi pertimbangan dalam perencanaan rute.
- i. Regulasi dan Hukum Lalu Lintas: Faktor keamanan juga termasuk kepatuhan terhadap peraturan dan hukum lalu lintas. AG dapat mempertimbangkan batasan dan peraturan yang berlaku dalam merencanakan rute.

Integrasi faktor-faktor keamanan ini ke dalam perencanaan navigasi oleh AG membantu menciptakan rute yang aman dan dapat menghindari potensi bahaya atau risiko. Dengan demikian, peringatan terkait keamanan dan keselamatan menjadi elemen kunci dalam meningkatkan keefektifan dan keselamatan sistem perencanaan navigasi yang melibatkan AG.

7. Faktor Kondisi Cuaca Dalam Perencanaan Perjalanan

Mengantisipasi kondisi cuaca menggunakan Algoritma Genetika (AG) dalam konteks perencanaan perjalanan melibatkan integrasi informasi cuaca ke dalam proses pengambilan keputusan AG. Ini memungkinkan AG untuk merencanakan rute yang memperhitungkan kondisi cuaca aktual atau yang diperkirakan. Berikut adalah beberapa langkah umum yang dapat diambil:

- a. Pemantauan dan Pembaruan Cuaca: Sistem perlu terhubung dengan sumber data cuaca real-time atau peramalan cuaca. Informasi cuaca, seperti hujan, salju, atau kondisi jalan yang licin, dapat memberikan wawasan yang berharga untuk perencanaan perjalanan.
- b. Representasi Genetik yang Sesuai: Memastikan bahwa representasi genetik yang digunakan oleh AG mencakup elemen-elemen yang memungkinkan pengambilan keputusan berdasarkan informasi cuaca. Ini bisa melibatkan penyesuaian gen untuk mencerminkan dampak kondisi cuaca pada rute perjalanan.
- c. Pemberian Bobot pada Faktor Cuaca: Memberikan bobot pada faktor cuaca dalam nilai fitness individu dalam populasi AG. Dengan memberikan bobot yang lebih tinggi untuk rute-rute yang lebih aman atau cocok dengan kondisi cuaca tertentu, AG cenderung menghasilkan solusi yang lebih adaptif terhadap perubahan cuaca.
- d. Fungsi Fitness yang Dinamis: Menyesuaikan fungsi fitness AG agar dapat mengakomodasi variabilitas dalam kondisi cuaca. Hal ini dapat mencakup penyesuaian nilai fitness berdasarkan perubahan cuaca, sehingga solusi navigasi yang optimal lebih memperhatikan kondisi cuaca yang berubah-ubah.
- e. Prediksi Cuaca Jangka Panjang: Mempertimbangkan prediksi cuaca jangka panjang atau jangka pendek dalam perencanaan. Jika AG dapat mengakses informasi cuaca beberapa jam atau hari ke depan, solusi navigasi dapat lebih proaktif dalam menghindari kondisi cuaca yang tidak menguntungkan.
- f. Penyesuaian Jalur dan Kecepatan: AG dapat dirancang untuk menyesuaikan jalur atau kecepatan perjalanan berdasarkan kondisi cuaca. Ini dapat mencakup

- rekomendasi rute alternatif atau mengurangi kecepatan di daerah dengan cuaca buruk.
- g. Pemodelan Dampak Cuaca: Menggunakan model matematis atau heuristik untuk memodelkan dampak kondisi cuaca pada waktu tempuh atau keamanan rute. Informasi ini dapat membantu AG dalam mengambil keputusan yang lebih baik dalam situasi cuaca yang berubah-ubah.
- h. Integrasi Sensor dan Pemantauan Real-time: Mengintegrasikan data dari sensor cuaca atau pemantauan real-time untuk mendeteksi kondisi cuaca aktual di lapangan. Data ini dapat memberikan pembaruan yang lebih cepat dan akurat bagi AG.

Dengan mengintegrasikan elemen-elemen ini ke dalam perencanaan navigasi menggunakan AG, sistem dapat menjadi lebih adaptif dan dapat menghasilkan rute perjalanan yang lebih aman dan efisien dalam menghadapi kondisi cuaca yang berubah-ubah.

8. Pemodelan Dampak Cuaca Kaitannya Dengan Perencanaan Perjalanan

Pemodelan dampak cuaca menggunakan Algoritma Genetika (AG) dalam kaitannya dengan perencanaan perjalanan melibatkan integrasi informasi cuaca ke dalam proses pengambilan keputusan AG. Tujuan utamanya adalah untuk memungkinkan AG membuat keputusan yang lebih baik dan adaptif berdasarkan kondisi cuaca aktual atau yang diperkirakan. Berikut adalah beberapa langkah dan pertimbangan dalam pemodelan dampak cuaca menggunakan AG:

- a. Data Cuaca: Memperoleh data cuaca yang akurat dan terkini. Informasi cuaca dapat mencakup parameter seperti hujan, salju, kecepatan angin, suhu, dan lainnya. Sumber data cuaca dapat berasal dari stasiun cuaca, radar cuaca, atau model peramalan cuaca.
- b. Representasi Genetik: Menyesuaikan representasi genetik dalam AG agar dapat menggambarkan dampak cuaca pada perjalanan. Ini mungkin melibatkan

- gen atau parameter yang merepresentasikan karakteristik rute yang rentan terhadap kondisi cuaca tertentu.
- c. Fungsi Fitness yang Sensitif terhadap Cuaca: Membentuk fungsi fitness yang sensitif terhadap kondisi cuaca. Menyesuaikan nilai fitness untuk mempertimbangkan risiko dan dampak cuaca pada perjalanan, seperti penambahan bobot atau penalti untuk rute yang melewati area dengan cuaca buruk.
- d. Pemodelan Risiko: Mengembangkan model risiko yang memperhitungkan dampak cuaca pada perjalanan. Misalnya, risiko kecelakaan atau tingkat kesulitan navigasi dapat diperkirakan berdasarkan kondisi cuaca.
- e. Penyesuaian Rute: Menyesuaikan rute berdasarkan perubahan kondisi cuaca.

 AG dapat dirancang untuk memilih rute yang lebih aman atau mengurangi kecepatan di area yang berpotensi berbahaya akibat cuaca buruk.
- f. Penilaian Keamanan Rute: Meningkatkan kriteria penilaian keamanan rute dengan mempertimbangkan parameter cuaca. Ini dapat mencakup evaluasi kecepatan maksimum yang aman, jarak penglihatan minimal, atau faktor-faktor keamanan lainnya yang bergantung pada kondisi cuaca.
- g. Faktor Cuaca pada Operator Genetika: Menambahkan operator genetika yang memungkinkan evolusi populasi beradaptasi lebih baik terhadap kondisi cuaca yang berubah-ubah. Misalnya, operator mutasi dapat menggambarkan variasi cuaca yang mungkin terjadi.
- h. Pemantauan dan Pembaruan Real-time: Integrasi dengan sistem pemantauan cuaca real-time untuk pembaruan langsung. AG dapat memperbarui rencana perjalanan berdasarkan perubahan kondisi cuaca saat ini.
- Pengelompokan Cuaca: Melibatkan pengelompokan cuaca ke dalam kategori tertentu dan menyesuaikan parameter AG untuk setiap kategori. Ini memungkinkan AG untuk memiliki strategi yang berbeda tergantung pada jenis cuaca.
- j. Pengujian dan Validasi: Mengujikan dan memvalidasi model dampak cuaca menggunakan data cuaca historis atau skenario cuaca simulasi. Hal ini

membantu memastikan bahwa model dapat memberikan keputusan perencanaan perjalanan yang adaptif dan akurat.

Pemahaman yang mendalam tentang kondisi cuaca dan dampaknya pada perjalanan adalah kunci untuk membangun model yang efektif. Dengan mengintegrasikan informasi cuaca ke dalam AG, sistem perencanaan perjalanan dapat menjadi lebih adaptif dan dapat menghasilkan solusi yang lebih aman dan efisien dalam menghadapi variasi cuaca yang mungkin terjadi.

9. Probabilitas Keselamatan Dalam Perencanaan Perjalanan

Menggunakan probabilitas keselamatan dalam perencanaan perjalanan dengan menggunakan Algoritma Genetika (AG) melibatkan penilaian dan integrasi aspek keselamatan berbasis probabilitas ke dalam proses pengambilan keputusan AG. Ini memungkinkan AG untuk menghasilkan rencana perjalanan yang tidak hanya mempertimbangkan rute optimal secara waktu dan jarak, tetapi juga memperhitungkan tingkat keselamatan. Berikut adalah beberapa langkah dan pertimbangan yang dapat diambil dalam mengintegrasikan probabilitas keselamatan ke dalam perencanaan perjalanan menggunakan AG:

- a. Data Historis Keselamatan: Mengumpulkan data historis tentang kecelakaan atau insiden keselamatan di rute-rute tertentu. Data ini dapat mencakup lokasi, waktu, dan jenis insiden. Informasi ini menjadi dasar untuk mengevaluasi probabilitas keselamatan.
- b. Model Probabilitas Keselamatan: Mengembangkan model probabilitas keselamatan berdasarkan data historis. Model ini dapat menggunakan berbagai faktor seperti karakteristik jalan, kondisi cuaca, jumlah lalu lintas, dan faktorfaktor keselamatan lainnya untuk memprediksi probabilitas terjadinya insiden keselamatan di suatu area atau rute.
- c. Penilaian Risiko: Menggunakan model probabilitas keselamatan untuk menilai risiko pada setiap bagian rute yang mungkin dilalui. Risiko keselamatan dapat diberikan sebagai nilai numerik yang mencerminkan tingkat potensi bahaya.

- d. Integrasi dengan Fungsi Fitness: Memodifikasi fungsi fitness AG untuk mencakup aspek keselamatan. Menambahkan komponen yang memberikan penalti atau bonus berdasarkan probabilitas keselamatan. Dengan demikian, AG akan cenderung menghasilkan rute-rute dengan tingkat keselamatan yang lebih tinggi.
- e. Gen Penyesuaian Keselamatan: Memasukkan gen-gene dalam representasi kromosom AG yang mencerminkan aspek keselamatan. Gen ini dapat diatur untuk memberikan variasi yang memungkinkan AG untuk mengeksplorasi solusi yang lebih aman.
- f. Pertimbangan Pengguna: Jika mungkin, memasukkan preferensi pengguna terkait dengan tingkat keselamatan. Beberapa pengguna mungkin lebih peduli terhadap aspek keselamatan daripada kecepatan atau jarak tempuh. Ini dapat diakomodasi dalam proses evaluasi keputusan AG.
- g. Sistem Peringatan Dini: Jika tersedia, mengintegrasikan informasi dari sistem peringatan dini atau sensor keselamatan kendaraan. Data ini dapat memberikan pembaruan real-time terkait dengan kondisi keselamatan yang dapat memengaruhi rute.
- h. Validasi Model Probabilitas: Melakukan validasi terhadap model probabilitas keselamatan dengan menggunakan data keselamatan aktual dan mengukur sejauh mana model tersebut dapat memprediksi kejadian insiden keselamatan.
- i. Optimasi Keselamatan Bersama dengan Tujuan Lain: Mengoptimalkan solusi AG dengan mempertimbangkan keselamatan bersama dengan tujuan lain, seperti waktu tempuh atau biaya perjalanan. Hal ini menciptakan keseimbangan antara berbagai faktor yang relevan.
- j. Pembaruan Dinamis: Menyesuaikan probabilitas keselamatan secara dinamis berdasarkan perubahan kondisi jalan atau faktor-faktor keselamatan yang dapat berubah-ubah. Integrasi probabilitas keselamatan dalam perencanaan perjalanan menggunakan AG memungkinkan untuk menghasilkan rute-rute yang lebih aman, dan ini menjadi semakin penting dengan perkembangan teknologi kecerdasan buatan dalam sistem transportasi. Dengan

memperhitungkan probabilitas keselamatan, AG dapat membantu meningkatkan keamanan perjalanan dan mengurangi risiko kecelakaan.

Demikianlah uraian secara rinci persoalan kehidupan sehari hariyang bisa diprediuksi dengan menggunakan algoritma genetika (AG). Dapat disimpulkan bahwa penyelesaian persoalan sehari-hari dapat diselesaikan dengan menggunakan AG.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individua atau kelompok, yaitu:

- 1. Bagaimana representasi genetik dalam Algoritma Genetika (AG) dapat disesuaikan untuk memasukkan informasi probabilitas keselamatan?
- 2. Apa peran fungsi fitness dalam AG, dan bagaimana bisa dimodifikasi untuk memasukkan faktor probabilitas keselamatan?
- 3. Bagaimana pendekatan multi-objektif digunakan dalam perencanaan perjalanan dengan AG?
- 4. Bagaimana integrasi data pemantauan lalu lintas dan kondisi jalan real-time dapat meningkatkan pembaruan probabilitas keselamatan dalam rencana perjalanan AG?
- 5. Apa saja faktor-faktor yang dapat dimasukkan ke dalam operator genetika AG untuk memengaruhi probabilitas keselamatan?
- 6. Bagaimana pengujian dan validasi dilakukan untuk memastikan model probabilitas keselamatan konsisten dan akurat?
- 7. Bagaimana AG menangani ketidakpastian dalam peramalan probabilitas keselamatan?

- 8. Dalam situasi apa AG dapat diatur untuk mengubah prioritas perencanaan dengan lebih menekankan keselamatan daripada waktu tempuh?
- 9. Apa mekanisme anonimitas lokasi yang dapat diimplementasikan untuk melindungi privasi pengguna dalam sistem navigasi AG?
- 10.Bagaimana kebijakan privasi yang transparan dapat memberikan informasi yang memadai kepada pengguna?
- 11. Bagaimana kebijakan penghapusan data yang tepat waktu dapat mengurangi risiko kebocoran atau penyalahgunaan data?
- 12. Bagaimana kontrol akses dapat diimplementasikan untuk mencegah akses yang tidak sah ke sistem dan data pengguna?
- 13. Bagaimana sistem pemantauan keamanan dapat mendeteksi potensi ancaman atau pelanggaran keamanan dengan cepat?
- 14. Mengapa kerjasama dengan pihak keamanan dan ahli keamanan siber penting dalam mengembangkan sistem navigasi AG?
- 15. Mengapa audit keamanan perlu dilakukan secara teratur dalam pengembangan sistem navigasi berbasis AG?

D. REFERENSI

- Andriyadi, A., & Halimah, H. (2022). Optimasi Algoritma Genetika dalam Perancangan Sistem Informasi Penjadwalan Seminar dan Sidang Skripsi Mahasiswa Institut Informatika dan Bisnis (IIB) *Teknika*, *16*(01), 133–140. https://jurnal.polsri.ac.id/index.php/teknika/article/view/4732%0Ahttps://jurnal.polsri.ac.id/index.php/teknika/article/view/4732/2020
- Ardiansyah, H., & Junianto, M. B. S. (2022). Penerapan Algoritma Genetika untuk Penjadwalan Mata Pelajaran. In *Jurnal Media Informatika Budidarma* (Vol. 6, Issue 1). https://doi.org/10.30865/mib.v6i1.3418
- Aziz, R. A., Fitriyanti, Y., Rohman, F., Islam, U., & Ulama, N. (2023). Tantangan Pendidikan Karakter Islami di Era Digital. *Tarbawi: Jurnal Pendidikan Islam*, *20*(1).
- Hatim, H. A., & Ahmad, F. (2022). Pendekatan Algoritma Genetika Dalam Upaya Optimalisasi Penjadwalan Di Pt. Nuansa Indah. *JISI: Jurnal Integrasi Sistem Industri*, 9(2), 145. https://doi.org/10.24853/jisi.9.2.145-154
- Jaya, H., Sabran, D., Pd, M., Ma, M., Djawad, Y. A., Sc, M., Ilham, A., Ahmar, A. S., Si, S., & Sc, M. (2019). 済無No Title No Title. In *Journal of Chemical Information and Modeling* (Vol. 53, Issue 9).
- Muhammad, G. (2018). Algoritma genetika. June.
- Panjaitan, A. C. D., & Effendi, T. (2019). Simposium Hukum Indonesia. *Simposium Hukum Indonesia*, 1(1), 574–586. http://journal.trunojoyo.ac.id/shi

PERTEMUAN KE 6 LOGIKA FUZZY – *FUZZY LOGIC*

A. SASARAN

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 6 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan perihal logika fuzzy secara tepat dan cermat serta mengerti tentang aplikasinya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi Logika Fuzzy (Fuzzy Logic)

Logika fuzzy adalah suatu metode dalam ilmu komputer dan kecerdasan buatan (AI) yang mengambil inspirasi dari cara manusia membuat keputusan berdasarkan informasi yang tidak pasti atau tidak tegas. Konsep ini pertamakali dikembangkan oleh Lotfi Zadeh pada tahun 1965. Logika fuzzymenggunakan nilai keanggotaan (membership values) untuk menyatakan sejauh mana suatu elemen termasuk dalam suatu himpunan.

Berikut adalah beberapa konsep dasar dalam Logika fuzzy di dalam konteks kecerdasan buatan:

- a. Variabel Linguistik: Logika fuzzymemperkenalkan variabel linguistik seperti "kecil," "sedang," dan "besar" untuk menggantikan nilai tegas. Contoh: Variabel "kecepatan" dapat memiliki nilai linguistik seperti "lambat," "sedang," dan "cepat."
- b. Himpunan Fuzzy: Himpunan fuzzy adalah kumpulan nilai-nilai yang memiliki nilai keanggotaan untuk setiap elemen. Contoh: Himpunan fuzzy "hangat" mungkin memiliki nilai keanggotaan tinggi untuk suhu antara 20°C dan 30°C, dan nilai keanggotaan rendah di luar rentang tersebut.
- c. Aturan Fuzzy: Aturan fuzzy digunakan untuk menggambarkan hubungan antara variabel-variabel linguistik. Contoh aturan: "Jika suhu rendah DAN kelembaban tinggi, MAKA nyalakan pemanas."

- d. Inferensi Fuzzy: Inferensi fuzzy adalah proses pengambilan keputusan berdasarkan aturan-aturan fuzzy. Sistem inferensi menghasilkan nilai keanggotaan yang dapat diinterpretasikan sebagai keputusan atau tindakan.
- e. Defuzzyfikasi: Defuzzyfikasi adalah konversi nilai keanggotaan fuzzy menjadi nilai tegas. Proses ini mengubah keluaran fuzzy menjadi suatu keputusan yang dapat diimplementasikan.

Logika fuzzy dapat digunakan dalam berbagai aplikasi, seperti sistem kontrol kendaraan, sistem pengambilan keputusan, dan pemrosesan sinyal. Kelebihan Logika fuzzytermasuk kemampuan untuk mengatasi ketidakpastian dan fleksibilitas dalam menggambarkan pengetahuan manusia yang tidak selalu tegas. Namun, perlu diingat bahwa Logika fuzzyhanyalah salah satu pendekatan dalam Al dan tidak selalu digunakan dalam setiap konteks atau tugas. Operasionalisasi variabel linguistik dalam Logika fuzzy(FL) melibatkan beberapa langkah untuk menerjemahkan konsep-konsep linguistik menjadi bentuk matematis yang dapat dioperasikan oleh komputer. Berikut adalah langkah-langkah umum untuk operasionalisasi variabel linguistik dalam FL:

- a. Penentuan Variabel Linguistik: Identifikasi variabel-variabel yang ingin Anda modelkan dalam suatu sistem menggunakan Fuzzy Logic. Contohnya, variabel "kecepatan" dalam sistem kendali kecepatan kendaraan.
- b. Pembentukan Himpunan Linguistik: Pilih himpunan linguistik untuk setiap variabel. Himpunan ini akan mencakup kategori-kategori seperti "rendah," "sedang," dan "tinggi" untuk variabel "kecepatan".
- c. Penentuan Domain dan Nilai Keanggotaan: Tentukan domain (rentang nilai) untuk setiap variabel. Misalnya, domain kecepatan kendaraan bisa menjadi 0 hingga 100 km/jam. Tetapkan nilai keanggotaan untuk setiap elemen domain dalam himpunan linguistik. Nilai ini menunjukkan sejauh mana suatu nilai mendekati anggota himpunan.
- d. Penentuan Aturan Fuzzy: Identifikasi aturan-aturan yang menghubungkan variabel-variabel linguistik. Aturan ini menyatakan hubungan logis antar

- variabel. Contoh aturan: "Jika kecepatan rendah DAN jarak jauh, MAKA akselerasi rendah".
- e. Inferensi Fuzzy: Gunakan aturan-aturan fuzzy untuk membuat inferensi. Ini melibatkan kombinasi nilai keanggotaan variabel input untuk menghasilkan nilai keanggotaan variabel output.
- f. Defuzzyfikasi: Konversi nilai keanggotaan fuzzy output menjadi nilai tegas atau tindakan konkret. Ini melibatkan proses seperti menghitung nilai tengah atau menggunakan metode tertentu seperti centroid.
- g. Implementasi Sistem: Terapkan aturan-aturan fuzzy, inferensi, dan defuzzyfikasi dalam suatu sistem komputer atau perangkat keras yang dapat mengoperasikan model Fuzzy Logic.
- h. Validasi dan Tuning: Validasi model untuk memastikan bahwa hasilnya sesuai dengan harapan. Lakukan tuning jika diperlukan, seperti menyesuaikan nilai keanggotaan atau menambah aturan-aturan untuk meningkatkan kinerja model.

Penting untuk dicatat bahwa setiap langkah ini membutuhkan pengetahuan domain yang baik untuk memastikan representasi variabel dan aturan-aturan fuzzy mencerminkan kondisi dunia nyata. Langkah-langkah ini membantu mengubah konsep-konsep linguistik menjadi suatu model matematis yang dapat diimplementasikan dan digunakan dalam sistem berbasis Fuzzy Logic.

2. Konsep Himpunan, Inferensi Fuzzy

Konsep himpunan fuzzy adalah inti dari Logika fuzzy(FL) dan merupakan cara untuk menyatakan ketidakpastian atau keanggotaan suatu elemen dalam suatu himpunan. Dalam himpunan fuzzy, suatu elemen dapat memiliki tingkat keanggotaan parsial terhadap himpunan tersebut, yang berbeda dengan himpunan dalam logika klasik yang bersifat tegas (keanggotaan 0 atau 1). Berikut adalah secara lengkap uraian konsep dasar himpunan fuzzy:

- a. Variabel dan Himpunan Fuzzy: Dalam FL, variabel didefinisikan pada suatu domain tertentu. Setiap variabel dapat memiliki himpunan fuzzy yang menunjukkan sejauh mana elemen dalam domain tersebut termasuk dalam himpunan tersebut. Misalnya, jika kita memiliki variabel "suhu," himpunan fuzzy dapat mencakup kategori seperti "dingin," "hangat," dan "panas."
- b. Fungsi Keanggotaan: Fungsi keanggotaan (membership function) adalah fungsi matematis yang menentukan sejauh mana suatu elemen termasuk dalam himpunan fuzzy. Fungsi keanggotaan menghasilkan nilai antara 0 dan 1, di mana 0 berarti elemen tidak termasuk dalam himpunan dan 1 berarti elemen sepenuhnya termasuk. Ada berbagai bentuk fungsi keanggotaan, seperti fungsi segitiga, fungsi trapesium, atau fungsi Gaussian, yang dapat digunakan tergantung pada karakteristik himpunan fuzzy yang diinginkan.
- c. Titik Pusat (Centroid): Titik pusat atau centroid adalah nilai tengah dari himpunan fuzzy yang dapat digunakan dalam proses defuzzyfikasi. Titik pusat memberikan representasi singkat dari himpunan fuzzy dan dapat digunakan sebagai nilai tegas dalam pengambilan keputusan.
- d. Operasi Fuzzy: Himpunan fuzzy dapat dioperasikan menggunakan operasi Logika fuzzyseperti union (gabungan) dan intersection (irisan). Union dari dua himpunan fuzzy menghasilkan himpunan fuzzy baru yang mencakup elemenelemen dari kedua himpunan tersebut. Intersection menghasilkan himpunan fuzzy baru yang hanya mencakup elemen-elemen yang terdapat dalam kedua himpunan tersebut.
- e. Komposisi Fuzzy: Komposisi fuzzy adalah proses menghubungkan dua aturan fuzzy menjadi suatu aturan yang lebih kompleks. Ini melibatkan penggabungan nilai keanggotaan dari beberapa aturan untuk menghasilkan nilai keanggotaan baru untuk suatu variabel output.

Himpunan fuzzy memberikan cara yang lebih fleksibel untuk merepresentasikan ketidakpastian atau kesamaran dalam dunia nyata, di mana banyak konsep tidak dapat dijelaskan dengan nilai tegas. Logika fuzzydan himpunan fuzzy sering digunakan dalam sistem kontrol, pengambilan keputusan, dan pemrosesan sinyal untuk mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas. Aturan Fuzzy adalah pernyataan logika yang menghubungkan variabel-variabel linguistik dengan menggunakan operator logika fuzzy seperti "dan" (and), "atau" (or), dan "jika... maka..." (if... then...). Aturan ini digunakan dalam sistem inferensi fuzzy untuk menghasilkan output berdasarkan input yang diberikan. Pernyataan-pernyataan ini biasanya diungkapkan dalam bentuk aturan-aturan yang menggambarkan hubungan antar variabel-variabel linguistik. Berikut adalah contoh sederhana aturan fuzzy:

- a. Contoh Aturan Fuzzy: Jika suhu dingin DAN kelembaban tinggi, MAKA nyalakan pemanas. Dalam aturan ini, "dingin" dan "tinggi" adalah variabel linguistik untuk suhu dan kelembaban. Aturan ini menyatakan bahwa jika suhu dingin DAN kelembaban tinggi, maka langkah yang harus diambil adalah menyalakan pemanas.
- b. Aturan Fuzzy Lainnya: Jika jarak dekat ATAU kecepatan rendah, MAKA kurangi kecepatan. Pada aturan ini, "dekat" dan "rendah" adalah variabel linguistik untuk jarak dan kecepatan. Aturan ini menyatakan bahwa jika kendaraan berada dalam jarak dekat ATAU memiliki kecepatan rendah, maka langkah yang tepat adalah mengurangi kecepatan.
- c. Kombinasi Aturan: Jika suhu panas DAN kelembaban rendah ATAU suhu sedang, MAKA aktifkan kipas pendingin. Dalam aturan ini, terdapat kombinasi kondisi menggunakan operator AND dan OR. Aturan ini menyatakan bahwa jika suhu panas DAN kelembaban rendah ATAU suhu sedang, maka langkah yang diambil adalah mengaktifkan kipas pendingin.
- d. Aturan Fuzzy dengan Implikasi: Jika intensitas cahaya rendah, MAKA putar lampu. Dalam aturan ini, variabel "rendah" adalah variabel linguistik untuk intensitas cahaya. Aturan ini memiliki implikasi bahwa jika intensitas cahaya rendah, maka langkah yang diambil adalah memutar lampu. Aturan-aturan fuzzy ini kemudian digunakan dalam proses inferensi fuzzy untuk menghasilkan output fuzzy berdasarkan kondisi input yang diberikan. Setiap

aturan memiliki kontribusi terhadap nilai keanggotaan output, dan aturanaturan ini dapat diambil dari pengetahuan manusia atau diautonomikan dari data. Proses ini membantu sistem Logika fuzzydalam mengambil keputusan dan menyesuaikan tindakan sesuai dengan kondisi yang diberikan.

Konsep inferensi fuzzy dalam Logika fuzzy(FL) merujuk pada proses pengambilan keputusan atau penarikan kesimpulan berdasarkan aturan-aturan fuzzy yang telah ditentukan. Ini melibatkan kombinasi nilai keanggotaan variabel input berdasarkan aturan-aturan fuzzy untuk menghasilkan nilai keanggotaan variabel output. Langkah-langkah umum dalam proses inferensi fuzzy melibatkan:

- a. Fuzzifikasi: Konversi nilai-nilai tegas dari variabel input ke dalam nilai keanggotaan fuzzy. Ini melibatkan penggunaan fungsi keanggotaan untuk menentukan sejauh mana suatu nilai termasuk dalam suatu himpunan fuzzy.
- b. Evaluasi Aturan: Menerapkan aturan-aturan fuzzy untuk menentukan nilai keanggotaan variabel output berdasarkan nilai keanggotaan variabel input. Ini melibatkan penggunaan operator logika fuzzy seperti "dan" (and) dan "atau" (or) untuk menggabungkan kontribusi dari setiap aturan.
- c. Aggregasi: Menggabungkan nilai-nilai keanggotaan yang diperoleh dari evaluasi aturan-aturan. Ini dapat melibatkan operasi seperti mencari nilai maksimum atau menggunakan metode lain, tergantung pada struktur sistem.
- d. Defuzzifikasi: Konversi nilai-nilai keanggotaan fuzzy variabel output menjadi suatu nilai tegas. Proses ini melibatkan pemilihan nilai representatif, seperti nilai tengah atau menggunakan metode tertentu seperti centroid.

Contoh sederhana dari proses inferensi fuzzy adalah missal misalkan kita memiliki dua variabel input, "suhu" dan "kelembaban," dan satu variabel output, "aktifkan kipas pendingin." Aturan fuzzy yang mungkin diterapkan adalah bahwa jika suhu panas DAN kelembaban tinggi, MAKA aktifkan kipas pendingin. Proses inferensi fuzzy akan melibatkan langkah-langkah seperti:

- a. Fuzzifikasi: Konversi nilai suhu dan kelembaban menjadi nilai keanggotaan fuzzy.
- b. Evaluasi Aturan: Terapkan aturan fuzzy untuk menentukan apakah kondisi"suhu panas DAN kelembaban tinggi" terpenuhi.
- c. Aggregasi: Gabungkan nilai keanggotaan dari aturan-aturan yang aktif.
- d. Defuzzifikasi: Konversi nilai keanggotaan fuzzy output menjadi suatu nilai tegas, misalnya dengan menggunakan centroid.

Proses ini memungkinkan sistem Logika fuzzyuntuk menghasilkan keluaran yang mempertimbangkan tingkat ketidakpastian atau ketidakjelasan dalam data input, yang merupakan salah satu keunggulan utama dari pendekatan Fuzzy Logic. Defuzzifikasi adalah tahap akhir dalam proses inferensi fuzzy dalam Logika fuzzy(FL). Pada tahap ini, nilai keanggotaan fuzzy yang diperoleh untuk variabel output dikonversi menjadi nilai tegas atau tindakan konkret. Ini memungkinkan hasil sistem fuzzy untuk digunakan dalam keputusan atau tindakan di dunia nyata. Terdapat beberapa metode defuzzifikasi yang umum digunakan, dan pilihan metode ini tergantung pada karakteristik sistem dan preferensi aplikasi. Beberapa metode defuzzifikasi yang sangat umum adalah berikut ini:

- a. Centroid: Metode centroid menghitung nilai tengah dari area di bawah kurva keanggotaan fuzzy variabel output. Ini seringkali digunakan untuk sistem kontrol. Contoh: Jika variabel output adalah "intensitas cahaya" dengan himpunan fuzzy "rendah," "sedang," dan "tinggi," nilai tengah dari area di bawah kurva keanggotaan fuzzy akan digunakan sebagai nilai tegas.
- b. Metode Maksimum: Metode maksimum memilih nilai keanggotaan maksimum dari himpunan fuzzy variabel output. Ini berarti nilai output diambil dari himpunan fuzzy yang memberikan kontribusi terbesar. Contoh: Jika variabel output adalah "kecepatan" dengan himpunan fuzzy "lambat" dan "cepat," nilai tegas dapat diambil dari himpunan dengan nilai keanggotaan maksimum.
- c. Metode Rata-rata Berbobot: Metode ini menggunakan rata-rata berbobot dari nilai-nilai output yang sesuai dengan tingkat keanggotaan mereka. Contoh: Jika

variabel output adalah "tinggi badan" dengan himpunan fuzzy "pendek," "sedang," dan "tinggi," nilai tegas dapat dihitung sebagai rata-rata berbobot dari tinggi badan yang sesuai dengan tingkat keanggotaan mereka.

d. Metode Bisektor: Metode bisektor mengambil nilai tegas pada titik di mana kurva keanggotaan fuzzy dipotong oleh nilai keanggotaan 0.5. Contoh: Jika variabel output adalah "kepuasan" dengan himpunan fuzzy "rendah," "sedang," dan "tinggi," nilai tegas dapat diambil di titik di mana 50% responden merasa puas dan 50% merasa tidak puas.

Pemilihan metode defuzzifikasi tergantung pada kebutuhan spesifik aplikasi dan interpretasi yang diinginkan terhadap hasil fuzzy. Setiap metode memiliki kelebihan dan kelemahan sendiri, dan pemilihan tergantung pada tujuan dan karakteristik sistem Logika fuzzyyang diimplementasikan.

3. Aplikasi Logika Fuzzy dalam Kontrol Sistem Pendingin AC

Penerapan Logika Fuzzy dalam sistem pengaturan atau kontrol suhu pada sistem pendingin atau AC (Air Conditioner) dapat meningkatkan efektivitas dan efisiensi operasinya. Berikut adalah beberapa langkah atau konsep yang dapat diterapkan untuk mencapai pendinginan yang efektif dan efisien dengan menggunakan logika fuzzy:

- a. Fuzzifikasi Variabel Input: Identifikasi variabel input yang berpengaruh pada kinerja AC, seperti suhu ruangan, suhu luar, kelembaban, dan lainnya. Fuzzifikasi variabel input untuk menggambarkan kondisi lingkungan dengan nilai keanggotaan fuzzy. Misalnya, variabel suhu ruangan dapat memiliki himpunan fuzzy seperti "dingin," "nyaman," dan "panas."
- b. Aturan Fuzzy: Tentukan aturan fuzzy berdasarkan pengetahuan atau kebijakan yang telah ada. Aturan ini menghubungkan variabel input dengan variabel output, misalnya, aturan seperti "Jika suhu ruangan panas DAN suhu luar tinggi, MAKA tingkat pendinginan ditingkatkan."

- c. Inferensi Fuzzy: Gunakan aturan fuzzy untuk menentukan seberapa tinggi atau seberapa rendah tingkat pendinginan yang dibutuhkan berdasarkan kondisi input yang diberikan. Inferensi fuzzy menggabungkan aturan-aturan untuk menghasilkan nilai keanggotaan fuzzy pada variabel output.
- d. Defuzzifikasi: Konversi nilai keanggotaan fuzzy pada variabel output menjadi nilai tegas yang dapat diimplementasikan oleh sistem AC. Pilih metode defuzzifikasi yang sesuai, seperti menggunakan centroid, metode maksimum, atau metode lainnya.
- e. Pengendalian Daya AC: Terapkan hasil defuzzifikasi untuk mengendalikan daya AC. Nilai yang lebih tinggi dapat mengindikasikan peningkatan pendinginan, sedangkan nilai yang lebih rendah dapat mengindikasikan penurunan pendinginan.
- f. Adaptasi Dinamis: Perhatikan kemungkinan adanya perubahan kondisi lingkungan. Sistem berbasis Logika fuzzydapat diatur untuk secara dinamis beradaptasi dengan perubahan suhu luar, tingkat kelembaban, atau faktor lain yang mempengaruhi kebutuhan pendinginan.
- g. Feedback dan Pemantauan: Sertakan mekanisme feedback untuk memantau suhu ruangan dan kinerja AC secara terus-menerus. Sesuaikan aturan fuzzy dan parameter sistem berdasarkan informasi yang diperoleh dari pemantauan.
- h. Optimasi Energi: Gunakan aturan fuzzy dan kontrol adaptif untuk mengoptimalkan penggunaan daya AC. Misalnya, sistem dapat diprogram untuk mengurangi daya pada saat suhu luar rendah atau ketika tidak ada orang di dalam ruangan.

4. Logika fuzzy dalam Optimasi Energi Operasionalisasi AC

Penerapan Logika fuzzy dalam sistem AC dapat membantu mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas dalam lingkungan yang selalu berubah. Dengan mempertimbangkan kondisi lingkungan secara fuzzy, AC dapat diatur dengan lebih adaptif dan responsif, yang pada akhirnya dapat meningkatkan efektivitas dan efisiensi operasionalnya. Optimasi energi dalam pengoperasian AC berbasis

Logika fuzzy (FL) melibatkan penggunaan aturan fuzzy untuk mengatur pengoperasian AC dengan cara yang paling efisien dari segi energi. Berikut adalah beberapa langkah dan konsep yang dapat membantu dalam optimasi energi menggunakan Logika fuzzy pada sistem AC:

- a. Identifikasi Variabel Input: Tentukan variabel input yang berpengaruh pada konsumsi energi AC. Contoh variabel input dapat melibatkan suhu luar, suhu ruangan, kelembaban, jumlah orang di dalam ruangan, dan waktu operasional.
- b. Fuzzifikasi Variabel Input: Fuzzifikasi variabel input untuk menggambarkan kondisi lingkungan dengan nilai keanggotaan fuzzy. Misalnya, suhu luar dapat memiliki himpunan fuzzy seperti "dingin," "sedang," dan "panas."
- c. Aturan Fuzzy untuk Optimasi Energi: Tentukan aturan fuzzy yang menggambarkan hubungan antara variabel input dan pengaturan AC yang optimal dari segi energi. Contoh aturan bisa melibatkan kondisi seperti "Jika suhu luar dingin DAN suhu ruangan nyaman, MAKA kurangi daya AC."
- d. Inferensi Fuzzy: Gunakan aturan fuzzy untuk menentukan tingkat pengaturan optimal AC berdasarkan kondisi input yang diberikan. Inferensi fuzzy akan menghasilkan nilai keanggotaan fuzzy pada variabel output, yang dapat diinterpretasikan sebagai tingkat pengaturan AC.
- e. Defuzzifikasi: Konversi nilai keanggotaan fuzzy pada variabel output menjadi nilai tegas yang menentukan pengaturan energi optimal. Pilih metode defuzzifikasi yang sesuai, seperti menggunakan centroid atau metode maksimum.
- f. Pengaturan Dinamis: Sesuaikan pengaturan AC secara dinamis berdasarkan perubahan kondisi lingkungan. Sistem berbasis Logika fuzzydapat diatur untuk beradaptasi dengan fluktuasi suhu, kelembaban, atau kebutuhan pendinginan yang berubah sepanjang waktu.
- g. Penerapan Algoritma Kontrol: Gunakan algoritma kontrol fuzzy untuk mengoptimalkan beban kerja AC dan menghindari pengaturan yang berlebihan atau kurang. Berbagai teknik kontrol, seperti kontrol PI

(Proporsional-Integral) fuzzy, dapat diterapkan untuk meningkatkan respons dan stabilitas sistem.

- h. Feedback dan Pemantauan: Sertakan mekanisme feedback untuk memantau kondisi lingkungan dan kinerja AC secara terus-menerus. Sesuaikan aturan fuzzy dan parameter sistem berdasarkan informasi yang diperoleh dari pemantauan.
- Penjadwalan Operasional: Integrasikan Logika fuzzydengan penjadwalan operasional untuk mengatur waktu operasional AC dengan efisien. Misalnya, AC dapat diatur untuk beroperasi secara optimal selama jam-jam puncak kebutuhan pendinginan.

Penerapan Logika fuzzy dalam optimasi energi AC memungkinkan sistem untuk beroperasi secara adaptif dan cerdas, menghasilkan pengaturan yang lebih efisien berdasarkan kondisi lingkungan yang berubah-ubah. Dengan mempertimbangkan ketidakpastian dan kompleksitas dalam lingkungan, AC dapat dijalankan secara optimal, yang pada akhirnya dapat menghasilkan penghematan energi dan biaya. Pengoperasian AC berbasis Logika fuzzy dapat dioptimalkan dengan menggunakan sumber energi yang ramah lingkungan atau *green energy*. Beberapa sumber energi hijau yang cocok untuk mengurangi dampak lingkungan pada operasional AC melibatkan:

- a. Energi Matahari (Solar): Sistem AC dapat dioperasikan menggunakan panel surya untuk mengkonversi energi matahari menjadi listrik. Teknologi AC tenaga surya dapat digunakan untuk mengurangi ketergantungan pada listrik dari jaringan umum.
- b. Energi Angin (Wind): Turbin angin dapat menghasilkan listrik yang digunakan untuk operasional AC. AC berbasis Logika fuzzydapat diatur untuk mengoptimalkan penggunaan energi angin saat turbin menghasilkan daya yang cukup.Geotermal: Energi geotermal dapat digunakan untuk menghasilkan listrik yang diperlukan untuk mengoperasikan AC. Sumber panas bumi dapat digunakan untuk mendukung proses pendinginan.

- c. Energi Air (Hydropower): Pembangkit listrik tenaga air dapat menyediakan energi yang bersih untuk mengoperasikan AC. Selain itu, teknologi AC yang efisien dapat digunakan untuk mendukung sistem HVAC (Heating, Ventilation, and Air Conditioning) yang berorientasi pada keberlanjutan.
- d. Biomassa: Pemanfaatan energi dari bahan biomassa dapat mendukung pengoperasian AC. Meskipun tidak seefisien sumber energi hijau lainnya, namun penggunaan biomassa yang berkelanjutan dan ramah lingkungan dapat menjadi opsi.
- e. Energi Laut (Ocean Energy): Teknologi energi laut, seperti gelombang laut dan arus laut, dapat diintegrasikan untuk menghasilkan listrik yang mendukung operasional AC. Meskipun masih dalam tahap pengembangan, potensi energi laut memiliki dampak lingkungan yang relatif kecil.

Pemilihan sumber energi hijau untuk pengoperasian AC akan sangat tergantung pada lokasi geografis, ketersediaan sumber daya, dan tingkat infrastruktur. Sistem AC berbasis Logika fuzzydapat diatur untuk beroperasi dengan memaksimalkan penggunaan sumber energi hijau tersebut, dengan mempertimbangkan variasi dan dinamika dari sumber daya tersebut. Hal ini dapat meningkatkan keberlanjutan operasional AC dan membantu mengurangi emisi gas rumah kaca yang berasal dari pembangkit listrik konvensional.

5. Logika Fuzy Penggunaan Energi Nuklir untuk Oprasionalisasi AC

Energi nuklir sering kali dianggap sebagai sumber energi bersih karena tidak menghasilkan emisi gas rumah kaca selama operasionalnya. Namun, ada beberapa aspek dan pertimbangan yang perlu diperhatikan terkait dengan penggunaan energi nuklir, terutama dalam konteks pengoperasian AC berbasis Fuzzy Logic:

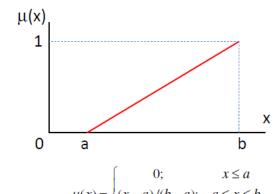
a. Keamanan: Keamanan menjadi prioritas utama dalam penggunaan energi nuklir. Kejadian seperti kecelakaan nuklir atau bencana alam dapat memiliki dampak yang signifikan terhadap lingkungan dan kesehatan manusia. Oleh

- karena itu, kebijakan keselamatan yang ketat diperlukan untuk memastikan operasional yang aman.
- b. Pembuangan Limbah Radioaktif: Pengelolaan limbah radioaktif merupakan masalah utama yang terkait dengan energi nuklir. Pengoperasian pembangkit nuklir menghasilkan limbah radioaktif yang perlu dikelola dengan hati-hati untuk menghindari dampak negatif terhadap lingkungan.
- c. Daur Ulang Bahan Bakar Nuklir: Daur ulang bahan bakar nuklir dapat membantu mengurangi limbah radioaktif dan meningkatkan efisiensi penggunaan sumber daya nuklir. Namun, proses ini juga melibatkan tantangan teknis dan keamanan sendiri.
- d. Biaya dan Investasi Awal: Pembangunan dan operasional pembangkit nuklir memerlukan investasi awal yang besar. Biaya ini dapat menjadi hambatan untuk mengadopsi energi nuklir, terutama jika dibandingkan dengan sumber energi terbarukan lainnya.
- e. Ketergantungan pada Bahan Bakar Nuklir: Energi nuklir tergantung pada pasokan bahan bakar nuklir seperti uranium. Ketergantungan ini dapat menciptakan tantangan ketahanan pasokan, dan sumber daya ini bukanlah sumber energi terbarukan.
- f. Pilihan Alternatif: Dalam konteks sumber energi bersih, alternatif seperti energi surya, energi angin, dan energi hidro termasuk dalam kategori energi terbarukan yang lebih ramah lingkungan dan memiliki dampak yang lebih rendah terhadap lingkungan dan masyarakat.

Pemilihan energi nuklir untuk pengoperasian AC berbasis Logika fuzzyperlu mempertimbangkan semua aspek ini. Sementara energi nuklir dapat menyediakan sumber energi yang stabil dan bersih, keputusan penggunaannya harus disertai dengan kebijakan keselamatan yang ketat, pengelolaan limbah yang efektif, dan pertimbangan etika serta keberlanjutan energi. Keputusan ini juga sebaiknya melibatkan partisipasi dan keterlibatan masyarakat secara luas.

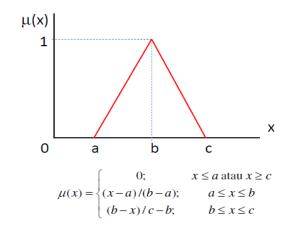
6. Contoh-contoh Fungsi Keanggotaan Logika Fuzzy

1. Linier

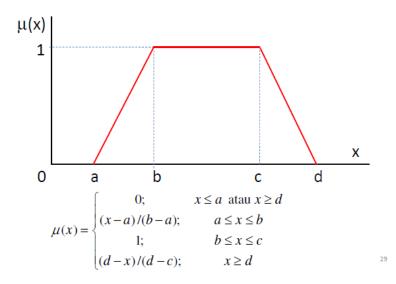


$$\mu(x) = \begin{cases} 0; & x \le a \\ (x-a)/(b-a); & a \le x \le b \\ 1; & x \ge b \end{cases}$$

2. Segitiga



Gambar 1. Fungsi-Fungsi Keanggotaan Linear dan Segitiga.



Gambar 2. Fungsi keanggotaan Trapesium.

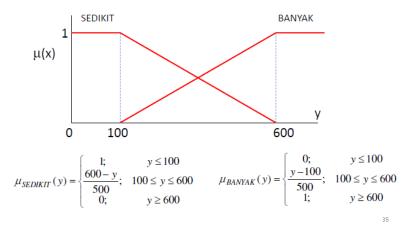
7. Contoh Soal Logika Fuzzy

Contoh persoalan: Sebuah pabrik memproduksi sepatu setiap hari. Permintaan sepatu dari distributor tidak tentu, kadang naik dan kadang turun. Permintaan tertinggi pernah mencapai 5000 pasang/hari, dan permintaan terkecil 1000 pasang/hari. Persediaan sepatu di gudang juga bervariasi. Paling banyak 600 pasanga/hari dan sedikitnya mencapai 100 pasang/hari. Gambarkan fungsi keanggotaan yang cocok untuk permintaan dan persediaan sepatu. Maka dalam hal ini, variabel fuzzy: permintaan dan persediaan serta permintaan ada 2 himpunan fuzzy yaoitu NAIK dan TURUN. Berikut hal tersebut digambarkan berdasarkan logika fuzzy.

• Jika permintaan = 4000 pasang sepatu, maka

$$\mu_{NAIK}(4000) = \frac{4000 - 1000}{4000} = 0.75$$

$$\mu_{TURUN}(4000) = \frac{5000 - 4000}{4000} = 0.25$$



Gambar 3. Gambar Permintaan dan Persediaan Berbasis Logika Fuzzy.

B. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Terangkan dengan sejelas jelasnya konsep logika fuzzy dan berikan contoh dalam kehidupan sehari-hari?
- 2. Apa yang dimaksud dengan himpunan dan inferensi dalam logika fuzzy?
- 3. Bagaimana sebenarnya analisis logika fuzzy dalam kontrol sistem pendingin AC?
- 4. Terangkan dengan cukup rinci logika fuzzy dalam optimasi energi operasionalisasi AC?
- 5. Terangkan logika fuzzy dalam optimasi energi nuklir operasionalisasi AC?
- 6. Salah satu mereka Mobil Indonesia menyatakan bahwa selama Januari-November 2022, memproduksi hampir 550 ribu mobil dan menjual hampir 340 ribu. Permintaan tertinggi perbulan pernah mencapai 350 ribu mobil/bulan, dan permintaan terkecil 250 ribu/bulan. Persediaan mobil total di seluruh Gudang paling banyak 60 ribu mobil/bulan dan sedikitnya mencapai 40 ribu mobil/bulan. Gambarkan fungsi keanggotaan yang cocok untuk permintaan dan persediaan mobil tersebut perbulan?
- 7. Apa langkah-langkah dalam operasionalisasi variabel linguistik menurut Logika Fuzzy?

- 8. Apa kelebihan Logika Fuzzy dalam mengatasi ketidakpastian dan fleksibilitas dalam menggambarkan pengetahuan manusia?
- 9. Bagaimana feedback, pemantauan, dan penjadwalan operasional berperan dalam penerapan Logika Fuzzy pada AC?
- 10. Apa pertimbangan kritis dalam memilih sumber energi hijau atau nuklir dalam konteks Logika Fuzzy pada optimasi energi AC?
- 11. Apa yang dimaksud dengan defuzzyfikasi dan pengaturan dinamis dalam konteks Logika Fuzzy pada AC?
- 12. Apa yang dimaksud dengan fuzzifikasi variabel input dalam Logika Fuzzy?
- 13. Bagaimana cara mengimplementasikan aturan fuzzy untuk pengambilan keputusan mengenai penggunaan energi nuklir yang holistik dan memperhatikan berbagai faktor terkait?
- 14. Bagaimana Logika Fuzzy dapat diterapkan dalam sistem kontrol kendaraan?
- 15. Bagaimana cara meningkatkan kesadaran masyarakat tentang potensi logika fuzzy dalam pengoperasian AC dan penggunaan energi nuklir?

C. REFERENSI

- Jufriadi, J., Nurcahyo, G. W., & Sumijan, S. (2020). Logika Fuzzy dengan Metode Mamdani dalam Menentukan Tingkat Peminatan Tipe Motor Honda. *Jurnal Informatika Ekonomi Bisnis*, 3, 7–11. https://doi.org/10.37034/infeb.v3i1.60
- Maslim, M., Dwiandiyanta, B. Y., & Viany Susilo, N. (2018). Implementasi Metode Logika Fuzzy dalam Pembangunan Sistem Optimalisasi Lampu Lalu Lintas. *Jurnal Buana Informatika*, 9(1), 11–20. https://doi.org/10.24002/jbi.v9i1.1661
- Munir, R. (2007). Pengantar Logika Fuzzy. *Teknik Informatika STEI ITB*, 95.
- Rifanti, U. M., Pujiharsono, H., & Pradana, Z. H. (2023). Implementasi Logika Fuzzy Pada Penilaian Kegiatan Merdeka Belajar Kampus Merdeka (MBKM). *JST (Jurnal Sains Dan Teknologi*), *12*(1), 250–260. https://doi.org/10.23887/jstundiksha.v12i1.50057

- Rindengan, A. ., & Yohanes, A. . L. (2019). Sistem Fuzzy. In Sistem Fuzzy.
- Setia, B., & Prasetyaningrum, P. T. (2019). Penerapan Metode Logika Fuzzy. In *Jurnal Sistem Cerdas* (Vol. 2, Issue 1).
- Setiawan, A., Yanto, B., & Yasdomi, K. (2018). Logika Fuzzy Dengan MATLAB Contoh Kasus Penelitian Penyakit Bayi Dengan Fuzzy Tsukamoto. In *Jayapangus Press* (Issue March).
- Sudrajat. (2008). Dasar-Dasar Fuzzy Logic. *Jurusan Matematika Fakultas Matematika Dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Padjadjaran Bandung*, 1(1), 1–63. https://pustaka.unpad.ac.id/wp-content/uploads/2010/07/dasar_dasar_fuzzy_logic.pdf
- Utama, D. N. (2021). Logika Fuzzy untuk Model Penunjang Keputusan. August, 160. https://books.google.co.id/books?id=2Zw9EAAAQBAJ
- Wahyudiyanta, S. A. (2023). Pengendalian Persediaan Produk Dan Kecerdasan Buatan. *Prosiding SAINTEK: Sains Dan Teknologi*, 2(1), 420–425. https://www.jurnal.pelitabangsa.ac.id/index.php/SAINTEK/article/view/2193
- Yunita. (2016). Penerapan Logika Fuzzy Dalam Sistem Pendukung Keputusan Pemberian Beasiswa Bsm. *Jurnal Techno Nusa Mandiri*, *13*(1), 42–49.

PERTEMUAN KE 7 LOGIKA FUZZY TSUKAMOTO

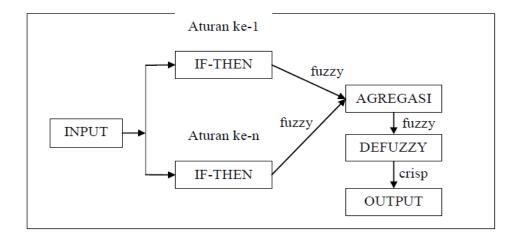
A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 4 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang teknik pencarian dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan seharihari.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi Logika Fuzzy Tsukamoto

Tsukamoto Fuzzy Inference System (FIS) adalah salah satu bentuk sistem inferensi fuzzy yang dikembangkan oleh Profesor Michio Tsukamoto. Sistem ini memanfaatkan metode defuzzifikasi yang dikenal sebagai metode Tsukamoto, yang memungkinkan sistem untuk memberikan keluaran dalam bentuk nilai tegas berdasarkan tingkat keanggotaan fuzzy. Gambar 1 menunjukkan prinsip umum Logika Fuzzy Tsukamoto dan berikut adalah langkah-langkah umum dalam implementasi sistem inferensi fuzzy Tsukamoto:



Gambar 1. Diagram Blok Sistem Inferensi Tsukamoto.

a. Fuzzifikasi Variabel Input:

Variabel input dan himpunan fuzzy-nya ditentukan. Fungsi keanggotaan digunakan untuk mengubah nilai tegas input menjadi nilai keanggotaan fuzzy.

b. Aturan Fuzzy:

Aturan fuzzy dinyatakan dalam bentuk "if... then..." berdasarkan pengetahuan dan kebijakan sistem. Contoh aturan: "If suhu tinggi, then pendinginan tinggi."

c. Evaluasi Aturan:

Nilai keanggotaan fuzzy dihitung untuk setiap aturan berdasarkan kondisi input. Ini melibatkan penilaian sejauh mana setiap kondisi input memenuhi aturan yang bersangkutan.

d. Aggregasi:

Nilai keanggotaan fuzzy yang diperoleh dari setiap aturan digabungkan menggunakan operasi agregasi, seperti maksimum.

e. Defuzzifikasi (Metode Tsukamoto):

Metode Tsukamoto digunakan untuk mengonversi nilai keanggotaan fuzzy yang diagregasi menjadi nilai tegas. Metode ini melibatkan pembobotan nilai keanggotaan dan menghitung rata-rata tertimbang.

f. Fuzzifikasi Variabel Output (Opsional):

Jika ada variabel output yang diperlukan, variabel tersebut dan himpunan fuzzynya ditentukan. Fungsi keanggotaan digunakan untuk menghasilkan nilai keanggotaan fuzzy.

g. Aturan Fuzzy Output (Opsional):

Aturan fuzzy output dinyatakan dalam bentuk "if... then..." berdasarkan kondisi yang diinginkan. Ini mengaitkan kondisi keanggotaan fuzzy output dengan tindakan atau keputusan yang diambil.

h. Evaluasi Aturan Output (Opsional):

Nilai keanggotaan fuzzy output dihitung berdasarkan kondisi yang diberikan oleh aturan fuzzy output.

i. Aggregasi Output (Opsional): Nilai keanggotaan fuzzy output dapat digabungkan dengan nilai keanggotaan fuzzy output dari aturan sebelumnya menggunakan operasi agregasi, seperti maksimum.

j. Defuzzifikasi Output (Opsional):

Metode Tsukamoto atau metode defuzzifikasi lainnya dapat digunakan untuk mengonversi nilai keanggotaan fuzzy output menjadi nilai tegas.

Implementasi Tsukamoto FIS memungkinkan sistem untuk memberikan keluaran dalam bentuk nilai tegas berdasarkan tingkat keanggotaan fuzzy yang diberikan oleh aturan dan kondisi input. Metode Tsukamoto yang digunakan dalam defuzzifikasi memberikan bobot yang lebih besar pada nilai keanggotaan fuzzy yang lebih tinggi, memungkinkan representasi yang lebih baik dari tingkat kepercayaan dalam hasil keluaran. Contoh penerapan Tsukamoto Fuzzy Inference System (FIS) dalam kehidupan sehari-hari dapat ditemukan dalam berbagai bidang, terutama dalam sistem pengambilan keputusan. Berikut adalah contoh penerapan Tsukamoto FIS:

2. Sistem Pengaturan Kecepatan Kipas Angin

Marilah dilihat aplikasi FIS dalam system pengaturan kecepatan kipas angin:

- Input: Suhu Ruangan (°C) Dingin, Sejuk, Hangat, Panas; Kelembaban Ruangan
 (%) Rendah, Normal, Tinggi
 - Variabel Output: Kecepatan Kipas Rendah, Sedang, Tinggi
- Aturan Fuzzy: Rule 1: Jika suhu dingin DAN kelembaban rendah, MAKA kecepatan kipas tinggi.
 - Rule 2: Jika suhu panas DAN kelembaban tinggi, MAKA kecepatan kipas rendah.
 - Rule 3: Jika suhu sejuk, MAKA kecepatan kipas sedang.
 - Rule 4: Jika kelembaban normal, MAKA kecepatan kipas sedang.
- Contoh Pengoperasian: Kondisi Lingkungan dengan suhu Ruangan: 28°C dan Kelembaban Ruangan: 60%
- Fuzzifikasi Variabel Input: Suhu Ruangan: Sejuk (0.4), Hangat (0.6) dan Kelembaban Ruangan: Normal (1.0)
- Evaluasi Aturan: Rule 3 (Suhu sejuk): Kecepatan kipas sedang dan Rule 4 (Kelembaban normal): Kecepatan kipas sedang
- Aggregasi: Nilai keanggotaan maksimum: Kecepatan kipas sedang

 Defuzzifikasi (Metode Tsukamoto): Nilai keanggotaan tinggi pada "Kecepatan Kipas Sedang" akan diberikan bobot yang lebih besar saat dihitung rata-rata tertimbang.

 Hasil: Kecepatan kipas yang dihasilkan adalah sedang, karena kondisi sejuk dan kelembaban normal memunculkan tingkat kecepatan kipas yang sedang.

Bahasan: Fuzzifikasi: Suhu dan kelembaban diubah menjadi nilai keanggotaan fuzzy menggunakan fungsi keanggotaan yang sesuai.

 Aturan Fuzzy: dinyatakan berdasarkan pengetahuan praktis, seperti "Jika suhu panas DAN kelembaban tinggi, MAKA kecepatan kipas rendah."

 Inferensi Fuzzy: Proses inferensi menghasilkan tingkat kecepatan kipas berdasarkan aturan fuzzy yang aktif.

 Defuzzifikasi: Mengonversi nilai keanggotaan fuzzy menjadi nilai tegas menggunakan metode Tsukamoto untuk menghasilkan tingkat kecepatan kipas yang konkret.

Penerapan seperti ini dapat meningkatkan pengalaman pengguna dan efisiensi energi dalam pengaturan kipas angin, karena sistem dapat merespons secara adaptif terhadap kondisi lingkungan yang berubah-ubah. Aplikasi ini juga dapat diterapkan dalam sistem kontrol otomatis lainnya, seperti pengaturan intensitas lampu atau pengaturan suhu pada AC.

3. Sistem Kontrol Intensitas Lampu

Dalam pengaturan kontrol intensitas lampu dalam rumah tangga, Tsukamoto Fuzzy Inference System (FIS) dapat digunakan untuk meningkatkan efisiensi energi dan memberikan kenyamanan sesuai dengan kondisi lingkungan yang berubah-ubah. Berikut adalah contoh penerapan Tsukamoto FIS dalam kontrol intensitas lampu:

a. Variabel Input:

Intensitas Cahaya Saat Ini (%): Rendah, Sedang, Tinggi

Waktu Hari (%): Pagi, Siang, Sore, Malam

Variabel Output: Intensitas Lampu yang Diinginkan (%): Rendah, Sedang, Tinggi

b. Aturan Fuzzy:

Rule 1: Jika intensitas cahaya rendah DAN waktu malam, MAKA intensitas lampu tinggi.

Rule 2: Jika intensitas cahaya tinggi DAN waktu siang, MAKA intensitas lampu rendah.

Rule 3: Jika intensitas cahaya sedang, MAKA intensitas lampu sedang.

Contoh Pengoperasian:

- Kondisi Lingkungan: Intensitas Cahaya Saat Ini: 40%; Waktu Hari: Sore
- Fuzzifikasi Variabel Input: Intensitas Cahaya Saat Ini: Rendah (0.6); Waktu Hari: Sore (0.8)
- Evaluasi Aturan: Rule 1 (Intensitas cahaya rendah dan waktu malam): Intensitas lampu tinggi; Rule 2 (Intensitas cahaya sedang): Intensitas lampu sedang
- Aggregasi: Nilai keanggotaan maksimum: Intensitas lampu tinggi
- Defuzzifikasi (Metode Tsukamoto): Nilai keanggotaan tinggi pada "Intensitas Lampu Tinggi" akan diberikan bobot yang lebih besar saat dihitung rata-rata tertimbang.
- Hasil: Sistem menghasilkan intensitas lampu yang tinggi karena intensitas cahaya rendah dan waktu hari adalah sore.

Bahasan:

- Fuzzifikasi: Variabel input diubah menjadi nilai keanggotaan fuzzy menggunakan fungsi keanggotaan yang sesuai.
- Aturan Fuzzy: Aturan fuzzy dinyatakan berdasarkan pengetahuan praktis, seperti
 "Jika intensitas cahaya rendah DAN waktu malam, MAKA intensitas lampu tinggi."
- Inferensi Fuzzy: Proses inferensi menghasilkan tingkat intensitas lampu berdasarkan aturan fuzzy yang aktif.
- Defuzzifikasi: Mengkonversi nilai keanggotaan fuzzy menjadi nilai tegas menggunakan metode Tsukamoto untuk menghasilkan tingkat intensitas lampu yang konkret.

Penerapan seperti ini memungkinkan sistem untuk menyesuaikan intensitas lampu secara otomatis berdasarkan kondisi lingkungan dan waktu hari. Dengan demikian, rumah tangga dapat menghemat energi saat intensitas cahaya alami cukup tinggi atau pada siang hari. Selain itu, sistem ini juga dapat meningkatkan kenyamanan dan efisiensi penggunaan lampu di dalam rumah tangga.

4. Sistem Pengairan Ladang Padi yang Sangat Luas

Penerapan Tsukamoto Fuzzy Inference System (FIS) dalam sistem pengairan ladang padi yang sangat luas dapat membantu mengoptimalkan penggunaan air dan meningkatkan efisiensi pertanian. Berikut adalah gambaran umum tentang bagaimana Tsukamoto FIS dapat diterapkan dalam situasi tersebut:

Variabel Input: Kelembaban Tanah (%) Kering, Normal, Basah

Curah Hujan (mm): Rendah, Sedang, Tinggi

Suhu Udara (°C): Dingin, Normal, Panas

Variabel Output:

Durasi Pengairan yang Diperlukan (Jam): Singkat, Sedang, Lama

Aturan Fuzzy:

Rule 1: Jika kelembaban tanah kering DAN curah hujan rendah MAKA durasi pengairan lama.

Rule 2: Jika suhu udara panas DAN kelembaban tanah basah MAKA durasi pengairan singkat.

Rule 3: Jika curah hujan tinggi MAKA durasi pengairan singkat.

Rule 4: Jika kelembaban tanah normal DAN suhu udara normal MAKA durasi pengairan sedang.

Contoh Pengoperasian:

Kondisi Ladang Padi: Kelembaban Tanah: Kering; Curah Hujan: Rendah; Suhu Udara:

Panas

Fuzzifikasi Variabel Input: Kelembaban Tanah: Kering (0.7); Curah Hujan: Rendah (0.8)

Suhu Udara: Panas (0.6)

Evaluasi Aturan:

Rule 1 (Kelembaban tanah kering dan curah hujan rendah): Durasi pengairan lama

Rule 2 (Suhu udara panas dan kelembaban tanah basah): Durasi pengairan singkat

Rule 3 (Curah hujan tinggi): Durasi pengairan singkat

Aggregasi: Nilai keanggotaan maksimum: Durasi pengairan singkat

Defuzzifikasi (Metode Tsukamoto): Nilai keanggotaan tinggi pada "Durasi Pengairan Singkat" akan diberikan bobot yang lebih besar saat dihitung rata-rata tertimbang.

Hasil: Sistem merekomendasikan durasi pengairan yang singkat karena kelembaban tanah kering, curah hujan rendah, dan suhu udara panas.

Cara Kerja:

Fuzzifikasi: Variabel input diubah menjadi nilai keanggotaan fuzzy menggunakan fungsi keanggotaan yang sesuai.

Aturan Fuzzy: Dinyatakan berdasarkan pengetahuan praktis, seperti "Jika kelembaban tanah kering DAN curah hujan rendah MAKA durasi pengairan lama."

Inferensi Fuzzy: Proses inferensi menghasilkan tingkat durasi pengairan berdasarkan aturan fuzzy yang aktif.

Defuzzifikasi: Mengonversi nilai keanggotaan fuzzy menjadi nilai tegas menggunakan metode Tsukamoto untuk menghasilkan durasi pengairan yang konkret.

Penerapan Tsukamoto FIS dalam pengairan ladang padi yang luas dapat membantu petani membuat keputusan yang lebih cerdas dan efisien berdasarkan kondisi lingkungan yang berubah-ubah. Sistem ini dapat membantu menghemat air, mengoptimalkan pertumbuhan tanaman, dan meningkatkan hasil panen secara keseluruhan.

5. Optimasi Kecepatan Mobil Balap

Aplikasi metode Tsukamoto dalam konteks optimasi kecepatan mobil balap melibatkan sistem kendali fuzzy untuk meningkatkan kinerja mobil. Metode Tsukamoto adalah salah satu metode kendali fuzzy yang digunakan untuk mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas dalam suatu sistem. Berikut adalah langkah-langkah umum yang dapat

diambil dalam mengaplikasikan metode Tsukamoto untuk optimasi kecepatan mobil balap:

- Identifikasi Variabel Fuzzy: Identifikasi variabel input dan output yang relevan untuk sistem. Misalnya, variabel input dapat mencakup kecepatan, sudut kemiringan, dan suhu mesin, sementara variabel output mungkin mencakup tingkat akselerasi atau pembukaan throttle.
- Pembagian Domain Variabel: Bagi setiap variabel fuzzy menjadi himpunanhimpunan fuzzy dengan fungsi keanggotaan yang sesuai. Contohnya, kecepatan dapat dibagi menjadi himpunan lambat, sedang, dan cepat.
- Aturan Fuzzy: Buat aturan fuzzy yang menghubungkan kondisi-kondisi pada variabel input dengan tindakan pada variabel output. Contohnya, "Jika kecepatan rendah dan sudut kemiringan rendah, maka akselerasi tinggi."
- Inferensi Fuzzy: Gunakan aturan fuzzy untuk menghasilkan nilai fuzzy pada variabel output berdasarkan kondisi pada variabel input.
- Defuzzifikasi: Ubah nilai fuzzy yang dihasilkan menjadi nilai tindakan konkret.
 Misalnya, tentukan seberapa besar pembukaan throttle yang diperlukan untuk mencapai tingkat akselerasi yang diinginkan.
- Implementasi pada Mobil: Terapkan hasil dari sistem kendali fuzzy pada kendali mobil, seperti sistem pengaturan mesin, transmisi, dan sistem lainnya.
- Pemantauan dan Penyesuaian: Monitor kinerja mobil dan sesuaikan parameter fuzzy jika diperlukan berdasarkan hasil yang diukur dan umpan balik dari pengemudi atau sensor-sensor lainnya.

Metode Tsukamoto, sebagai metode kendali fuzzy, dapat membantu mengatasi kompleksitas dan ketidakpastian dalam sistem kendali kecepatan mobil balap. Namun, penting untuk mencatat bahwa implementasi yang berhasil memerlukan pemahaman mendalam tentang karakteristik mobil, lingkungan balap, dan parameter-parameter lain yang relevan. Pengaturan kecepatan mobil balap merupakan aspek kritis dalam dunia balap, dan sejumlah faktor harus dipertimbangkan untuk mencapai kinerja maksimal. Penggunaan metode kendali fuzzy, seperti metode Tsukamoto, dapat menjadi pendekatan yang cerdas untuk mengoptimalkan kecepatan mobil balap. Berikut adalah

beberapa hal yang perlu dipertimbangkan dalam pembahasan tentang pengaturan kecepatan mobil balap:

- Variabel Input: Identifikasi variabel input yang signifikan. Ini dapat mencakup faktor-faktor seperti kecepatan, sudut kemiringan, suhu mesin, tekanan udara, dan lainnya. Setiap variabel input dapat memiliki pengaruh unik terhadap kinerja mobil.
- Variabel Output: Tentukan variabel output yang akan diatur. Dalam konteks kecepatan mobil balap, variabel output dapat berupa tingkat akselerasi, pembukaan throttle, atau parameter lain yang berpengaruh pada kecepatan.
- Model Fuzzy: Buat model fuzzy yang mencerminkan hubungan antara variabel input dan output. Ini melibatkan pembagian domain variabel menjadi himpunan fuzzy, penentuan fungsi keanggotaan, serta pembuatan aturan fuzzy yang mencakup pengetahuan ahli atau data pengalaman.
- Aturan Fuzzy: Aturan fuzzy harus mencerminkan strategi pengaturan kecepatan yang efektif. Misalnya, aturan dapat mencakup kondisi seperti "Jika kecepatan rendah dan sudut kemiringan tinggi, maka akselerasi harus rendah."
- Pengintegrasian dengan Sistem Mobil: Terapkan sistem kendali fuzzy ke dalam sistem kontrol mobil. Ini dapat melibatkan integrasi dengan sistem manajemen mesin, transmisi, sistem pengereman, dan sistem kontrol lainnya.
- Optimasi dan Pemeliharaan: Lakukan iterasi dan optimasi berkelanjutan berdasarkan performa aktual. Monitor kinerja mobil secara real-time dan perbarui aturan fuzzy atau parameter jika diperlukan.
- Uji dan Evaluasi: Uji mobil dalam berbagai kondisi balap untuk mengevaluasi efektivitas pengaturan kecepatan. Pertimbangkan berbagai situasi balap, termasuk lintasan yang berbeda, kondisi cuaca, dan strategi balap yang beragam.
- Umpan Balik Pengemudi: Perhatikan umpan balik dari pengemudi atau tim balap.
 Pengalaman praktis pengemudi sangat berharga dalam memahami bagaimana sistem pengaturan kecepatan dapat ditingkatkan.

Penting untuk diingat bahwa pengaturan kecepatan mobil balap melibatkan sejumlah variabel dinamis, dan pendekatan yang holistik dan adaptif diperlukan untuk

mencapai kinerja optimal dalam berbagai kondisi balap. Metode kendali fuzzy, seperti metode Tsukamoto, dapat memberikan kerangka kerja yang fleksibel dan dapat disesuaikan untuk mencapai tujuan ini.

6. Pengaturan Kecepatan Mobil Balap

Penerapan Fuzzy Logic (FL) dalam pengaturan kecepatan mobil balap dapat memanfaatkan beberapa model fuzzy yang sesuai dengan kebutuhan dan karakteristik sistem. Berikut adalah beberapa model FL yang dapat dipertimbangkan:

- Model Mamdani: Model Mamdani adalah model FL yang umum digunakan. Model ini melibatkan fuzzifikasi input, pembentukan aturan fuzzy, inferensi fuzzy, dan defuzzifikasi output. Model Mamdani cocok digunakan ketika hubungan antara input dan output tidak bersifat linier dan memiliki tingkat ketidakpastian.
- Model Sugeno: Model Sugeno, atau juga dikenal sebagai model Takagi-Sugeno-Kang (TSK), memiliki kelebihan dalam memberikan output yang bersifat linier terhadap input. Ini dapat berguna dalam konteks pengaturan kecepatan mobil balap ketika hubungan antara variabel input dan output dapat diaproksimasi dengan fungsi linier.
- Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System (ANFIS): ANFIS mengintegrasikan kecerdasan dari jaringan saraf tiruan (ANN) dengan fleksibilitas kendali fuzzy. Model ini dapat belajar dari data dan menyesuaikan parameter secara otomatis, menjadikannya cocok untuk situasi di mana pengoptimalan melalui pembelajaran dari pengalaman adalah faktor penting.
- Hybrid Fuzzy Models: Menggabungkan fuzzy logic dengan metode kontrol lainnya, seperti PID (Proportional-Integral-Derivative) atau MPC (Model Predictive Control), dapat membentuk model hibrid yang efektif. Hybrid fuzzy models memungkinkan penggabungan kelebihan dari berbagai metode kontrol untuk mencapai kinerja yang lebih baik.
- Self-Tuning Fuzzy Controllers: Pengaturan kecepatan mobil balap dapat sangat dinamis dan bervariasi. Model kontrol fuzzy yang dapat menyesuaikan diri atau

self-tuning dapat berguna untuk mengatasi variasi ini secara otomatis, mengoptimalkan kinerja mobil di berbagai kondisi.

Pilihan model FL yang paling sesuai akan tergantung pada kompleksitas sistem, kebutuhan kontrol yang diinginkan, serta ketersediaan data atau pengetahuan ahli untuk membentuk aturan-aturan fuzzy. Penting untuk melakukan eksperimen dan pengujian untuk mengidentifikasi model FL yang paling efektif dalam mengoptimalkan kecepatan mobil balap. Selain itu, umpan balik dari pengemudi dan pemantauan kinerja sistem secara real-time dapat membantu menyesuaikan model dan aturan fuzzy untuk situasi balap yang berubah-ubah.

7. Pencarian Efisiensi dan Efektivitas Operasi Pabrik Semen

FIS dapat digunakan untuk mencari efisiensi dan efektivitas dalam berbagai konteks, termasuk dalam pabrik kimia atau semen. Fuzzy logic, dan khususnya model Mamdani, memungkinkan integrasi pengetahuan manusia dan pemrosesan data tidak pasti untuk membuat keputusan atau mengoptimalkan kinerja sistem.

Dalam konteks pabrik kimia atau pabrik semen, beberapa aplikasi model Mamdani yang dapat dipertimbangkan meliputi:

a. Pengendalian Proses:

Model Mamdani dapat digunakan untuk mengoptimalkan pengendalian proses dalam pabrik, termasuk parameter seperti suhu, tekanan, aliran bahan baku, dan lainnya. Ini dapat membantu meningkatkan efisiensi produksi dan menjaga kualitas produk.

b. Manajemen Energi:

Fuzzy logic dapat diterapkan dalam manajemen energi untuk mengoptimalkan konsumsi energi dalam pabrik. Hal ini dapat mencakup pengaturan suhu, penggunaan peralatan, dan strategi manajemen energi lainnya.

c. Pemeliharaan Peralatan:

Model Mamdani dapat digunakan untuk memantau dan mengoptimalkan jadwal pemeliharaan peralatan dalam pabrik. Ini dapat membantu mencegah kerusakan atau kegagalan peralatan yang dapat mengganggu produksi.

d. Manajemen Kualitas:

Dalam industri kimia dan semen, kualitas produk sangat penting. Model Mamdani dapat membantu dalam mengoptimalkan proses produksi untuk memastikan bahwa produk memenuhi standar kualitas yang ditetapkan.

e. Rantai Pasokan:

Fuzzy logic dapat diterapkan dalam manajemen rantai pasokan untuk mengoptimalkan stok bahan baku, pengiriman, dan manajemen persediaan secara keseluruhan.

f. Keamanan dan Lingkungan:

Fuzzy logic dapat digunakan untuk sistem deteksi dan manajemen keamanan, serta dalam pengelolaan dampak lingkungan dari operasi pabrik. Hal ini termasuk pemantauan emisi, pengelolaan limbah, dan pemilihan solusi ramah lingkungan.

g. Penjadwalan Produksi:

Model Mamdani dapat membantu dalam penjadwalan produksi, mempertimbangkan berbagai faktor seperti permintaan pasar, ketersediaan bahan baku, dan kapasitas produksi.

Penerapan model Mamdani memerlukan pemahaman mendalam tentang sistem dan proses di pabrik kimia atau semen, serta data yang akurat untuk melatih dan menguji model. Selain itu, model ini perlu disesuaikan dan diperbarui sesuai dengan perubahan kondisi atau kebutuhan produksi.

8. Manajemen Kualitas Pabrik Semen

Fuzzy logic Tsukamoto adalah salah satu metode dalam logika fuzzy yang digunakan untuk mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas dalam sistem yang tidak terstruktur. Dalam konteks manajemen kualitas pabrik semen, fuzzy logic Tsukamoto dapat diterapkan untuk mengoptimalkan proses produksi dan meningkatkan kualitas produk. Berikut adalah penjelasan singkat tentang penerapan fuzzy logic Tsukamoto dalam manajemen kualitas pabrik semen:

a. Fuzzyfikasi:

Variabel Input: Identifikasi variabel input yang mempengaruhi kualitas semen, seperti suhu kiln, waktu pemanggangan, komposisi bahan baku, dan lainnya.

Fungsi Keanggotaan: Tentukan fungsi keanggotaan untuk setiap variabel input, yang menggambarkan sejauh mana suatu nilai masuk berkontribusi pada kualitas produk.

b. Aturan Fuzzy:

Tentukan aturan fuzzy berdasarkan pengetahuan ahli dan pengalaman dalam industri semen.

Contoh aturan mungkin mencakup pernyataan seperti "Jika suhu kiln tinggi dan waktu pemanggangan lama, maka kualitas semen tinggi."

c. Inferensi Fuzzy:

Terapkan aturan fuzzy pada nilai variabel input untuk menghasilkan nilai variabel output yang menggambarkan tingkat kualitas semen. Gunakan metode Tsukamoto untuk melakukan inferensi fuzzy, yang melibatkan perhitungan bobot dan nilai kesimpulan berdasarkan aturan fuzzy yang diaktifkan.

d. Defuzzyfikasi:

Ubah hasil inferensi fuzzy menjadi nilai konkret yang dapat diimplementasikan dalam proses produksi. Metode Tsukamoto juga digunakan dalam proses defuzzyfikasi untuk menghasilkan nilai output yang lebih akurat.

e. Implementasi dan Pengendalian:

Terapkan hasil defuzzyfikasi ke dalam sistem kontrol pabrik untuk mengoptimalkan parameter-produk yang mempengaruhi kualitas semen.

Sesuaikan secara terus-menerus berdasarkan informasi baru dan perubahan dalam kondisi produksi.

Fuzzy logic Tsukamoto dalam manajemen kualitas pabrik semen membantu mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas dalam proses produksi, sehingga dapat meningkatkan efisiensi dan kualitas produk secara keseluruhan. Penting untuk mencatat bahwa penerapan metode ini memerlukan pengetahuan yang mendalam tentang proses produksi dan kualitas semen serta kolaborasi dengan ahli industri yang berpengalaman.

9. Penjadwalan Produksi Dan Manajemen Rantai Pasokan Pabrik Semen

Logika Fuzzy Tsukamoto dapat digunakan dalam penjadwalan produksi dan manajemen rantai pasokan pabrik semen untuk mengatasi ketidakpastian dan kompleksitas yang seringkali terjadi dalam lingkungan industri. Berikut adalah penjelasan lebih rinci tentang bagaimana logika fuzzy Tsukamoto dapat diterapkan dalam konteks ini:

a. Fuzzyfikasi:

Variabel Input: Identifikasi variabel input yang mempengaruhi penjadwalan produksi dan rantai pasok, seperti permintaan pelanggan, ketersediaan bahan baku, kondisi mesin, dan lainnya.

Fungsi Keanggotaan: Tetapkan fungsi keanggotaan untuk masing-masing variabel input. Misalnya, tingkat permintaan pelanggan dapat dibagi menjadi kategori rendah, sedang, dan tinggi, dengan fungsi keanggotaan yang sesuai.

- Aturan Fuzzy: Aturan Produksi: Tentukan aturan fuzzy berdasarkan pengetahuan ahli dan data historis. Misalnya, "Jika permintaan tinggi dan ketersediaan bahan baku rendah, maka prioritas produksi harus diberikan pada produk tertentu."
 Aturan Rantai Pasok: Aturan dapat mencakup logika untuk mengelola persediaan, memprioritaskan pemasok, dan menanggapi perubahan dalam permintaan atau kondisi pabrik.
- c. Inferensi Fuzzy: Terapkan aturan fuzzy pada variabel input untuk menghasilkan nilai variabel output yang mencerminkan prioritas produksi, alokasi sumber daya, atau keputusan rantai pasok. Gunakan metode Tsukamoto untuk menghitung bobot dan nilai kesimpulan berdasarkan aturan fuzzy yang diaktifkan.
- d. Defuzzyfikasi: Ubah hasil inferensi fuzzy menjadi keputusan konkret dalam penjadwalan produksi dan manajemen rantai pasok. Defuzzyfikasi akan menghasilkan tindakan atau langkah konkret, seperti menentukan urutan produksi, mengalokasikan bahan baku, atau mengelola inventaris.
- e. Implementasi dan Pengendalian: Terapkan keputusan yang dihasilkan dalam sistem penjadwalan produksi dan rantai pasok pabrik semen. Sesuaikan secara

berkala untuk mempertimbangkan perubahan dalam kondisi pasar, permintaan pelanggan, atau faktor-faktor lain yang memengaruhi produksi.

Penerapan logika fuzzy Tsukamoto dalam penjadwalan produksi dan rantai pasok pabrik semen dapat membantu mengoptimalkan penggunaan sumber daya, mengurangi lead time, dan meningkatkan responsibilitas terhadap perubahan kondisi. Dengan menggunakan pendekatan ini, sistem dapat lebih adaptif terhadap ketidakpastian dalam lingkungan produksi dan rantai pasok.

10. Pemeliharaan Peralatan Di Pabrik Semen

Pemeliharaan peralatan di pabrik semen merupakan aspek kritis dalam menjaga kinerja optimal, mencegah kerusakan, dan memperpanjang umur pakai peralatan. Logika Fuzzy Tsukamoto adalah metode kontrol logika fuzzy yang dapat digunakan untuk mengoptimalkan keputusan dalam pemeliharaan peralatan. Berikut adalah penjelasan tentang pemeliharaan peralatan di pabrik semen dengan menggunakan logika fuzzy Tsukamoto:

a. Pendefinisian Variabel Input dan Output:

Variabel Input: Umur Peralatan (UP): Derajat kelayakan umur peralatan, misalnya, dalam bulan. Kondisi Peralatan (KP): Derajat kelayakan kondisi peralatan, mungkin diukur berdasarkan sensor atau inspeksi berkala.

Variabel Output: Tingkat Pemeliharaan (TP): Derajat kebutuhan pemeliharaan, dapat berupa ringan, sedang, atau berat.

b. Pembentukan Aturan Fuzzy:

Membuat aturan fuzzy yang menghubungkan variabel input dan output. Contoh aturan: Jika UP rendah dan KP rendah, maka TP ringan.

Jika UP sedang dan KP sedang, maka TP sedang.

Jika UP tinggi dan KP tinggi, maka TP berat.

c. Fuzzifikasi: Mengonversi data tegas menjadi nilai fuzzy dengan menentukan derajat keanggotaan pada himpunan fuzzy. Misalnya, "rendah," "sedang," dan "tinggi" untuk UP, KP, dan TP.

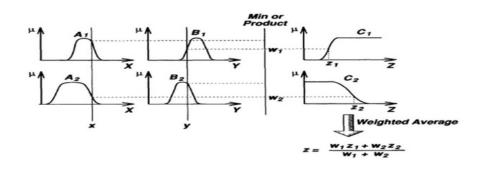
- d. Inferensi Fuzzy: Menggunakan aturan fuzzy untuk menentukan tingkat pemeliharaan berdasarkan nilai fuzzy input. Logika Tsukamoto menggunakan metode implikasi "min" untuk menentukan kontribusi setiap aturan terhadap setiap variabel output.
- **e.** Defuzzifikasi: Mengonversi hasil inferensi fuzzy kembali menjadi nilai tegas untuk tingkat pemeliharaan. Misalnya, menggunakan metode centroid.
- **f.** Implementasi Pemeliharaan: Berdasarkan hasil defuzzifikasi, pabrik semen dapat mengambil tindakan pemeliharaan yang sesuai dengan tingkat kebutuhan pemeliharaan yang dihasilkan.
- **g.** Monitoring dan Pembaruan: Sistem perlu terus dipantau dan diperbarui sesuai dengan kondisi aktual peralatan dan efektivitas keputusan yang dihasilkan.
- h. Keuntungan Logika Fuzzy Tsukamoto: Fleksibilitas dalam menangani ketidakpastian dan ambiguitas. Mudah diimplementasikan dan disesuaikan dengan kondisi peralatan yang berubah.

Penerapan logika fuzzy Tsukamoto dalam pemeliharaan peralatan di pabrik semen membantu dalam membuat keputusan pemeliharaan yang lebih adaptif dan responsif terhadap kondisi aktual peralatan. Dengan mempertimbangkan ketidakpastian dan variasi dalam kondisi operasional, logika fuzzy dapat meningkatkan efisiensi dan kehandalan sistem pemeliharaan.

11. Contoh Soal Logika Fuzzy Tsukamoto

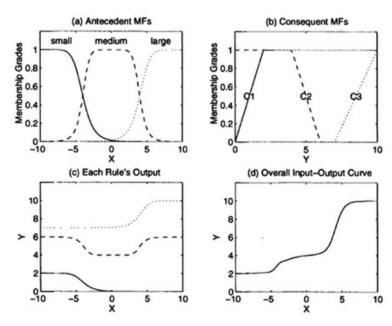
Dalam Menentukan program studi yang cocok bagi calon mahasiswa, salah satunya melalui pendekatan logika fuzzy. Penelitian ini menerapkan logika fuzzy untuk penentuan program studi pada Fakultas Sains dan Teknologi. Data yang digunakan merupakan data Penerimaan Mahasiswa Baru (PMB) tahun 2021/2022. Dalam kasus ini, Fuzzy Inference System (FIS) dengan Tsukamoto. Metode Tsukamoto memiliki 3 tahap yang penting, yaitu: 1. Fuzzifikasi untuk menentukan variabel, himpunan, dan nilai domain, 2. Inferensi untuk proses pembentukan rules dan fungsi implikasi Min, dan 3. Defuzzifikasi dengan menggunakan metode rata-rata terbobot. Pada penelitian ini didapatkan hasil pengujian dengan nilai nilai error sebesar 12.28% dan nilai akurasi

sebesar 87.72% dari 57 sampel calon mahasiswa berdasarkan variabel nilai Matematika, Bahasa Indonesia, dan Bahasa Inggris. Diharapkan pada penelitian selanjutnya dapat menambah variabel yang berkaitan untuk meningkatkan keakuratan dalam penentuan program studi bagi calon mahasiswa baru. Uraian Jawaban dimulai dengan Gambar 1 Tsukamoto Fuzzy Model berikut.



Gambar 1. Model Fuzzy Tsukamoto Dalam Penentuan Harga Z.

 Berikut adalah Gambar 2 Single-input single output Tsukamoto fuzzy model: (a) antecedent MFs; (b) consequent MFs; (c) each rule's output curve; (d) overall input-output curve.



Gambar 2. Single-input single output Tsukamoto Fuzzy Model.

Tabel 1 PAP Penerimaan Mahasiswa Baru

Huruf	Angka	Predikat
A	i= 90	Baik
AB	80 j= 89	Cukup
В	70 ¡= 79	Kurang
С	60 ¡= 69	Sangat Kurang
D	j= 59	Gagal

PAP: Penilaian Acuan Patokan.

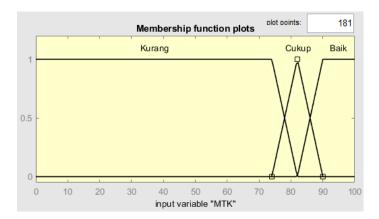
Tabel 1. Nilai Domain Himpunan Input.

Variabel	Himpunan Input Fuzzy		Domain
variabei	Nama	Notasi	Domain
	Kurang	K	[74 - 83]
Nilai Matematika	Cuku	С	[74 - 90]
	Baik	В	[82 - 90]
	Kurang	K	[74 - 83]
Nilai Bahasa Indonesia	Cuku	С	[74 - 90]
	Baik	В	[82 - 90]
	Kurang	K	[74 - 83]
Nilai Bahasa Inggris	Cuku	С	[74 - 90]
	Baik	В	[82 - 90]

Sesuai dengan teori yang diuraikan sebelumnya, himpunan fuzzy diperlukan untuk merepresentasikan variabel fuzzy dengan membentuk fungsi keanggotaan ke dalam derajat keanggotaan dengan rentang nilai nol sampai satu [0, 1] pada suatu variabel fuzzy tertentu. Nilai yang sama pada domain memiliki perbedaan derajat keanggotaan bedasarkan himpunannya masing-masing, nilai 74 pada himpunan kurang memiliki nilai derajat keanggotaan 1, sedangkan nilai 74 pada himpunan cukup memiliki nilai derajat keanggotaan 0, ini juga akan berlaku pada nilai 90 pada himpunan cukup dan baik. Dapat dilihat bahwa, himpunan kurang yang direpresentasikan dengan kurva linear turun akan memiliki nilai derajat keanggotaan semakin kecil jika nilai semakin besar. Dengan himpunan fuzzy variable input, diperoleh Kurva Himpunan Fuzzy Input pada Gambar 3. Setelah himpunan Fuzzy Input diperoleh maka dilakukan Langkah-langkah berikut ini:

a. Inferensi Aturan (Rules). Langkah selanjutnya setelah Fuzzifikasi adalah membentuk rules atau atauran fuzzy. Pembentukan aturan dihasilkan dari kombinasi setiap himpunan pada variabel input. Setiap aturan terdiri dari 3 antiseden, 4 konsekuen,

dan himpunan fuzzy menggunakan operator "And". Jumlah aturan yang dapat dibentuk adalah 27 aturan.



Gambar 3. Kurva Himpunan Fuzzy Input.

- c. Fungsi Implikasi. Pada tahap implikasi fuzzy, setiap aturan akan dirubah ke dalam bentuk If-Then atau Jika-Maka dengan menggunakan operator And. Pada tahap ini, setiap nilai pada variabel input akan dicari nilai derajat keanggotaannya masing- masing.
- d. Defuzzifikasi. Tahap terakhir dari Fuzzy Inference System adalah tahap Defuzzifikasi. Pada metode Tsukamoto, tahap Defuzzifikasi menggunakan metode rata-rata terbobot. Hasil Defuzzifikasi dari contoh kasus 33 calon mahasiswa Teknik Informatika (TI). Teknik Sipil (TS), Teknik Mesin dan Teknik Geologi (TG) adalah bahwa Z (TI) = 70; Z(TS) = 90; Z(TM) = 90; dan Z (TG) = 90.
- e. Dengan menggunakan harga Z untuk masing-masing TI, TS, TM dan TG, maka diperoleh bahwa a) Jumlah keseluruhan data (JKD) adalah 57; Jumlah sesuai rekomendasi (JSR) adalah 50 dan jumlah tidak sesuai (JTS) adalah 7.
- f. Penentuan nilai kesalahan dan akurasi adalah demikian:

Nilai Error =
$$(JTS) / (JKD) \times 100\%$$
 = $(7) / (57) \times 100\%$ = $12,28\%$
Nilai Akurasi = $(JSR) / (JKD) \times 100\%$ = $(50) / (57) \times 100\%$ = $87,72\%$

Untuk mendapatkan uraian yang lebih jelas dapat dilihat pada Referensi (Setiyawan et al., 2023).

C. TUGAS/LATIHAN

- 1. Suatu perusahaan makanan kaleng akan memproduksi makanan jenis ABC. Dari data 1 bulan terakhir, permintaan terbesar mencapai 5000 kemasan/hari dan permintaan terkecil 1000 kemasan/hari. Persediaan barang di gudang terbanyak sampai 600 kemasan/hari dan terkecil pernah sampai 100 kemasan/hari. Perusahaan baru mampu memproduksi barang maksimum 7000 kemasan/hari atau paling tidak 2000 kemasan/hari. Berapa kemasan makanan yang harus diproduksi, jika jumlah permintaan sebanyak 4000 kemasan dan persediaan di gudang masih 300 kemasan?
- 2. Terangkan dengan sejelas jelasnya metoda fuzzy Tsukamoto dan berikan 1 contoh?
- 3. Bagaimana kaidah aplikasi metoda Tsukamtoto dalam pengaturan kecepatan kipas angin ketika beroperasi dan terangkan dengan rinci?
- 4. Bagaimana aplikasi metoda Tsukamoto dalam sistem kontrol intensitas lampu dan terankan dengan rinci?
- 5. Bagaimana dan terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam sistem pengairan ladang padi yang sangat luas?
- 6. Terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam manajemen kulaitas pabrik semen?
- 7. Terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam pencarian efisiensi dan efektivitas operasi pabrik semen?
- 8. Terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam penjadwalan dan produksi serta manajemen pabrik semen?
- 9. Terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam rantai pasokan bahan dalam pabik semen?
- 10. Terangkan dengan rinci aplikasi metoda Tsukamoto dalam pemeliharaan peralatan di pabrik semen?

D. REFERENSI

- Agung, H., & Alsher, C. C. (2018). Implementasi Algoritma Fuzzy Tsukamoto Pada Prototype Regulator Suhu Kandang Kelinci. *JATISI (Jurnal Teknik Informatika Dan Sistem Informasi*), *5*(1), 1–11. https://doi.org/10.35957/jatisi.v5i1.128
- Basriati, M.Sc, S., & Safitri, M.Mat, E. (2021). Penerapan Metode Fuzzy Tsukamoto dalam Menentukan Jumlah Produksi Tahu. *Jurnal Sains, Teknologi Dan Industri*, *18*(1), 120. https://doi.org/10.24014/sitekin.v18i1.11022
- Beu, L., & Husna, A. (2019). Metode Fuzzy Tsukamoto Untuk Memprediksi Jumlah Produksi Kue Pia. *Jurnal Nasional CosPhi*, 3(2), 2597–9329.
- Devi, R. N. C., Safitri, S. T., & Wibowo, F. M. (2018). Penerapan Metode Fuzzy Logic Tsukamoto Dalam Penentu Alat Kontrasepsi. *Prosiding SENDI_U 2018*, 88–96.
- Hakim, M. F. Al, Fajriati, N., & Pratama, R. N. (2023). Heart Disease Diagnosis Using Tsukamoto Fuzzy Method. *Journal of Advances in Information Systems and Technology*, *5*(1), 12–22. https://doi.org/10.15294/jaist.v5i1.67565
- Khairina, N., S. Kom, M. Kom. Logika Fuzzy. *UNIVERSITAS MEDAN AREA MEDAN BAB III Metode Fuzzy Tsukamoto*. (2019).
- Maseleno, A., & Hasan, M. M. (2015). Finding Kicking Range of Sepak Takraw Game: A Fuzzy Logic Approach. *TELKOMNIKA Indonesian Journal of Electrical Engineering*, 14(3). https://doi.org/10.11591/telkomnika.v14i3.7833
- Nugraha, E., Wibawa, A. P., Hakim, M. L., Kholifah, U., Dini, R. H., & Irwanto, M. R. (2019). Implementation of fuzzy tsukamoto method in decision support system of journal acceptance. *Journal of Physics: Conference Series*, 1280(2), 0–6. https://doi.org/10.1088/1742-6596/1280/2/022031
- Pasaribu, N. S., Hardinata, J. T., & Qurniawan, H. (2021). Application of The Fuzzy Tsukamoto Method in Determining Household Industry Products. *Journal of Artificial Intelligence and Engineering Applications (JAIEA)*, 1(1), 71–75. https://doi.org/10.59934/jaiea.v1i1.57
- Ragestu, F. D., & Sibarani, A. J. P. (2020). Penerapan Metode Fuzzy Tsukamoto Dalam

- Pemilihan Siswa Teladan di Sekolah. *Teknika*, *9*(1), 9–15. https://doi.org/10.34148/teknika.v9i1.251
- Setiyawan, D., Arbansyah, A., & Latipah, A. J. (2023). Fuzzy Inference System Metode
 Tsukamoto Untuk Penentuan Program Studi Fakultas Sains Dan Teknologi Di
 Universitas Muhammadiyah Kalimantan Timur. *JIKO (Jurnal Informatika Dan Komputer*), 7(1), 23. https://doi.org/10.26798/jiko.v7i1.657
- Wibowo, N. S., Selviyanti, E., & Dhamayanti, W. (2022). Model Logika Fuzzy Tsukamoto Dalam Perancangan Sistem Informasi Sebaran Industri Kecil dan Menengah Kabupaten Bondowoso. *JTIM: Jurnal Teknologi Informasi Dan Multimedia*, *3*(4), 209–216. https://doi.org/10.35746/jtim.v3i4.185
- Widaningsih, S. (2017). Analisis Perbandingan Metode Fuzzy Tsukamoto, Mamdani dan Sugeno dalam Pengambilan Keputusan Penentuan Jumlah Distribusi Raskin di Bulog Sub. Divisi Regional (Divre) Cianjur. *Infoman's*, *11*(1), 51–65. https://doi.org/10.33481/infomans.v11i1.21.

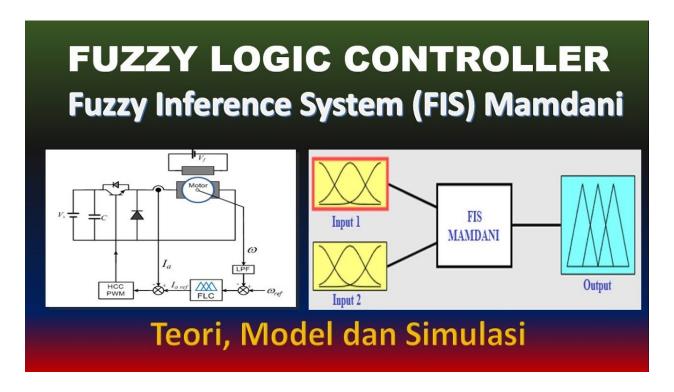
PERTEMUAN KE 8 LOGIKA FUZZY MAMDANI

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 8 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang Logika Fuzzy Mamdani dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan seharihari.

B. URAIAN MATERI

Model Mamdani adalah model logika fuzzy yang umum digunakan. Model ini melibatkan fuzzifikasi input, pembentukan aturan fuzzy, inferensi fuzzy, dan defuzzifikasi output. Model Mamdani cocok digunakan ketika hubungan antara input dan output tidak bersifat linier dan memiliki tingkat ketidakpastian. Model Mamdani secara singkat dapat dilihat pada Gambar 1 berikut.



Gambar 1. Teori, Model dan Simulasi Metoda Mamdani.

1. Model-Model Logika Fuzzy

Secara umum, setelah melihat pada Gambar 1 sebelumnya, logika fuzzy secara umum dapat diuraikan dalam beberapa model berikut ini:

a. Model Sugeno:

Model Sugeno, atau juga dikenal sebagai model Takagi-Sugeno-Kang (TSK), memiliki kelebihan dalam memberikan output yang bersifat linier terhadap input. Ini dapat berguna dalam konteks pengaturan kecepatan mobil balap ketika hubungan antara variabel input dan output dapat diaproksimasi dengan fungsi linier.

b. Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System (ANFIS):

ANFIS mengintegrasikan kecerdasan dari jaringan saraf tiruan (ANN) dengan fleksibilitas kendali fuzzy. Model ini dapat belajar dari data dan menyesuaikan parameter secara otomatis, menjadikannya cocok untuk situasi di mana pengoptimalan melalui pembelajaran dari pengalaman adalah faktor penting.

c. Hybrid Fuzzy Models:

Menggabungkan fuzzy logic dengan metode kontrol lainnya, seperti PID (Proportional-Integral-Derivative) atau MPC (Model Predictive Control), dapat membentuk model hibrid yang efektif. Hybrid fuzzy models memungkinkan penggabungan kelebihan dari berbagai metode kontrol untuk mencapai kinerja yang lebih baik.

d. Self-Tuning Fuzzy Controllers:

Pengaturan kecepatan mobil balap dapat sangat dinamis dan bervariasi. Model kontrol fuzzy yang dapat menyesuaikan diri atau self-tuning dapat berguna untuk mengatasi variasi ini secara otomatis, mengoptimalkan kinerja mobil di berbagai kondisi. Pilihan model logika fuzzy yang paling sesuai akan tergantung pada kompleksitas sistem, kebutuhan kontrol yang diinginkan, serta ketersediaan data atau pengetahuan ahli untuk membentuk aturan-aturan fuzzy. Penting untuk melakukan eksperimen dan pengujian untuk mengidentifikasi model logika fuzzy yang paling efektif dalam mengoptimalkan kecepatan mobil balap. Selain itu, umpan balik dari pengemudi dan pemantauan kinerja

sistem secara real-time dapat membantu menyesuaikan model dan aturan fuzzy untuk situasi balap yang berubah-ubah.

Model Mamdani adalah salah satu pendekatan dalam fuzzy logic yang sering digunakan dalam sistem kendali untuk berbagai aplikasi, termasuk pengaturan kecepatan mobil balap. Berikut adalah cara kerja umum dari model Mamdani dalam konteks ini:

Fuzzifikasi Input:

Tahap pertama adalah mengubah nilai-nilai input yang bersifat krisp (non-fuzzy) menjadi variabel fuzzy. Dalam konteks pengaturan kecepatan mobil balap, ini mungkin melibatkan variabel seperti kecepatan, sudut kemiringan, atau suhu mesin. Variabel-variabel ini dibagi menjadi himpunan fuzzy dengan fungsi keanggotaan yang menentukan sejauh mana suatu nilai termasuk dalam suatu himpunan fuzzy tertentu (misalnya, "cepat", "sedang", "lambat").

Aturan Fuzzy:

Pembentukan aturan-aturan fuzzy adalah langkah selanjutnya. Aturan-aturan ini mencerminkan pengetahuan ahli atau pemahaman sistem. Misalnya, "Jika kecepatan adalah cepat dan sudut kemiringan adalah rendah, maka akselerasi harus tinggi." Aturan-aturan tersebut dinyatakan dalam bentuk pernyataan logika fuzzy.

Inferensi Fuzzy:

Pada tahap inferensi, sistem menggunakan aturan-aturan fuzzy untuk menentukan kontribusi masing-masing aturan terhadap variabel output fuzzy. Ini melibatkan penggabungan informasi fuzzy dari aturan-aturan yang relevan.

Aggregasi Aturan:

Selanjutnya, hasil dari masing-masing aturan fuzzy diakumulasikan atau digabungkan untuk menghasilkan distribusi fuzzy pada variabel output. Ini melibatkan proses penggabungan hasil dari semua aturan fuzzy yang aktif.

Defuzzifikasi Output:

Tahap akhir adalah defuzzifikasi, di mana distribusi fuzzy pada variabel output diubah menjadi nilai konkret. Dalam konteks pengaturan kecepatan mobil balap,

ini bisa berarti mengonversi distribusi fuzzy pada variabel akselerasi menjadi nilai konkret pembukaan throttle atau kecepatan yang diinginkan. Implementasi model Mamdani pada sistem kendali kecepatan mobil balap akan melibatkan tuning aturan-aturan fuzzy dan fungsi keanggotaan untuk memastikan respons sistem sesuai dengan kebutuhan dan karakteristik mobil serta kondisi balap yang berubah-ubah. Umpan balik dari pengemudi dan pemantauan kinerja sistem secara real-time dapat membantu penyesuaian dan peningkatan kontinu.

Model Mamdani dapat digunakan untuk mencari efisiensi dan efektivitas dalam berbagai konteks, termasuk dalam pabrik kimia atau semen. Fuzzy logic, dan khususnya model Mamdani, memungkinkan integrasi pengetahuan manusia dan pemrosesan data tidak pasti untuk membuat keputusan atau mengoptimalkan kinerja sistem. Dalam konteks pabrik kimia atau pabrik semen, beberapa aplikasi model Mamdani yang dapat dipertimbangkan meliputi:

a. Pengendalian Proses:

Model Mamdani dapat digunakan untuk mengoptimalkan pengendalian proses dalam pabrik, termasuk parameter seperti suhu, tekanan, aliran bahan baku, dan lainnya. Ini dapat membantu meningkatkan efisiensi produksi dan menjaga kualitas produk.

b. Manajemen Energi:

Fuzzy logic dapat diterapkan dalam manajemen energi untuk mengoptimalkan konsumsi energi dalam pabrik. Hal ini dapat mencakup pengaturan suhu, penggunaan peralatan, dan strategi manajemen energi lainnya.

c. Pemeliharaan Peralatan:

Model Mamdani dapat digunakan untuk memantau dan mengoptimalkan jadwal pemeliharaan peralatan dalam pabrik. Ini dapat membantu mencegah kerusakan atau kegagalan peralatan yang dapat mengganggu produksi.

d. Manajemen Kualitas:

Dalam industri kimia dan semen, kualitas produk sangat penting. Model Mamdani dapat membantu dalam mengoptimalkan proses produksi untuk memastikan bahwa produk memenuhi standar kualitas yang ditetapkan.

e. Rantai Pasokan:

Fuzzy logic dapat diterapkan dalam manajemen rantai pasokan untuk mengoptimalkan stok bahan baku, pengiriman, dan manajemen persediaan secara keseluruhan.

f. Keamanan dan Lingkungan:

Fuzzy logic dapat digunakan untuk sistem deteksi dan manajemen keamanan, serta dalam pengelolaan dampak lingkungan dari operasi pabrik. Hal ini termasuk pemantauan emisi, pengelolaan limbah, dan pemilihan solusi ramah lingkungan.

g. Penjadwalan Produksi:

Model Mamdani dapat membantu dalam penjadwalan produksi, mempertimbangkan berbagai faktor seperti permintaan pasar, ketersediaan bahan baku, dan kapasitas produksi. Penerapan model Mamdani memerlukan pemahaman mendalam tentang sistem dan proses di pabrik kimia atau semen, serta data yang akurat untuk melatih dan menguji model. Selain itu, model ini perlu disesuaikan dan diperbarui sesuai dengan perubahan kondisi atau kebutuhan produksi.

Model logika fuzzy Mamdani dapat digunakan dalam manajemen kualitas pabrik semen untuk membantu mengoptimalkan proses produksi dan memastikan bahwa produk akhir memenuhi standar kualitas yang ditetapkan. Berikut adalah beberapa cara model Mamdani dapat diterapkan dalam konteks manajemen kualitas pabrik semen:

a. Variabel Input Fuzzy:

Identifikasi variabel input fuzzy yang relevan untuk manajemen kualitas pabrik semen. Ini bisa mencakup parameter seperti kekuatan tekan beton, kandungan bahan kimia dalam campuran semen, waktu pengerasan, dan lainnya.

b. Fuzzifikasi Input:

Ubah nilai-nilai input krisp menjadi variabel fuzzy dengan fungsi keanggotaan yang sesuai. Misalnya, kekuatan tekan beton dapat dibagi menjadi himpunan fuzzy seperti "rendah," "sedang," dan "tinggi."

c. Aturan Fuzzy:

Bentuk aturan fuzzy berdasarkan pengetahuan ahli atau data historis terkait manajemen kualitas. Aturan-aturan ini dapat mencakup hubungan antara variabel input dan output fuzzy, seperti "Jika kekuatan tekan rendah dan kandungan bahan kimia tinggi, maka kualitas beton rendah."

d. Inferensi Fuzzy:

Gunakan aturan-aturan fuzzy untuk menentukan tingkat kontribusi masing-masing aturan terhadap variabel output fuzzy. Ini melibatkan pengambilan keputusan berdasarkan pengetahuan fuzzy yang terkandung dalam aturan-aturan tersebut.

e. Aggregasi Aturan:

Agregasikan hasil dari aturan-aturan fuzzy untuk membentuk distribusi fuzzy pada variabel output. Ini mencerminkan tingkat keyakinan terhadap nilai-nilai output yang dihasilkan oleh sistem.

f. Defuzzifikasi Output:

Konversi distribusi fuzzy pada variabel output menjadi nilai krisp yang dapat diinterpretasikan. Misalnya, nilai kualitas beton dapat dinyatakan sebagai persentase atau indeks tertentu.

g. Umpan Balik dan Penyesuaian:

Monitor kualitas produk secara real-time dan gunakan umpan balik dari hasil pengujian atau pemeriksaan kualitas untuk menyesuaikan model Mamdani. Pembaruan model dapat dilakukan berdasarkan evaluasi hasil produksi dan perubahan dalam parameter-problem kualitas.

h. Manajemen Persediaan dan Produksi:

Fuzzy Logic dapat membantu dalam manajemen persediaan bahan baku dan pengaturan proses produksi agar dapat meminimalkan variabilitas dan meningkatkan konsistensi kualitas produk.

2. Penerapan Model Dalam Rantai Pasokan Pabrik Semen

Penerapan Logika Fuzzy Mamdani dalam manajemen kualitas pabrik semen memerlukan kerjasama erat dengan ahli teknis dan personel produksi. Data yang akurat

dan representatif harus digunakan untuk melatih dan menguji model, dan proses ini perlu diperbarui secara berkala sesuai dengan perubahan dalam sistem produksi atau spesifikasi kualitas. Model Fuzzy Logic Mamdani dapat diterapkan dalam manajemen rantai pasokan pabrik semen untuk mengoptimalkan berbagai aspek operasional dan meningkatkan efisiensi. Berikut adalah beberapa cara aplikasi Mamdani dalam rantai pasokan pabrik semen:

- Perencanaan Produksi: Menggunakan model Mamdani untuk merencanakan produksi berdasarkan permintaan pasar, persediaan bahan baku, dan kapasitas produksi pabrik. Model ini dapat membantu dalam mengoptimalkan jadwal produksi untuk meminimalkan biaya dan memaksimalkan efisiensi.
- Manajemen Persediaan: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk menentukan tingkat persediaan optimal untuk bahan baku, semen jadi, dan produk-produk terkait. Model ini dapat mengambil keputusan tentang kapan dan seberapa banyak harus memesan atau memproduksi untuk menjaga keseimbangan antara permintaan dan persediaan.
- Pengelolaan Distribusi dan Logistik: Model Mamdani dapat membantu dalam mengoptimalkan rute distribusi dan alokasi armada transportasi untuk memastikan pengiriman tepat waktu dan efisien. Ini dapat mencakup penentuan rute terbaik, manajemen persediaan di pusat distribusi, dan pengelolaan logistik keseluruhan.
- Pemantauan Kinerja Pemasok: Menerapkan model fuzzy untuk memantau kinerja pemasok bahan baku. Parameter-parameter seperti kualitas, kehandalan pengiriman, dan harga dapat dinilai menggunakan aturan fuzzy untuk membimbing keputusan pengadaan dan pemilihan pemasok.
- Manajemen Risiko Pasokan: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk mengidentifikasi dan mengelola risiko dalam rantai pasokan, seperti keterlambatan pengiriman, fluktuasi harga bahan baku, atau perubahan dalam kondisi pasar. Model ini dapat memberikan skenario berbasis risiko dan membantu dalam perencanaan mitigasi risiko.
- Koordinasi Rantai Pasokan: Model fuzzy dapat membantu dalam koordinasi dan kolaborasi antara berbagai mitra dalam rantai pasokan, termasuk pemasok,

- produsen, distributor, dan pihak terkait lainnya. Ini dapat meningkatkan visibilitas dan responsibilitas dalam seluruh rantai pasokan.
- Penentuan Harga: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk menentukan harga optimal untuk produk semen berdasarkan faktor-faktor seperti biaya produksi, permintaan pasar, dan strategi pemasaran.
- Penjadwalan dan Pengaturan Produksi: Menerapkan model Mamdani dalam penjadwalan produksi untuk mempertimbangkan variasi permintaan pasar dan ketersediaan bahan baku. Hal ini membantu dalam mengoptimalkan keseimbangan antara produksi dan permintaan.

3. Penerapan Model Dalam Rantai Pasokan Pabrik Semen

Penerapan model Mamdani dalam rantai pasokan pabrik semen memerlukan pemahaman yang mendalam tentang proses operasional dan interaksi di seluruh rantai pasokan. Melibatkan pemangku kepentingan dan menggunakan data yang akurat adalah kunci kesuksesan dalam menerapkan teknologi ini untuk meningkatkan efisiensi dan kinerja rantai pasokan.

Dalam konteks industri seperti pabrik semen, kaitan antara penjadwalan produksi dan rantai pasokan dapat diatur dan dioptimalkan dengan menggunakan model Fuzzy Logic Mamdani. Penjadwalan produksi dan manajemen rantai pasokan adalah dua aspek yang sangat terkait dan mempengaruhi kinerja keseluruhan operasi pabrik. Berikut adalah bagaimana kaitan keduanya dapat diatur dengan menggunakan model Mamdani:

- Penentuan Jadwal Produksi: Model Mamdani dapat membantu dalam menentukan jadwal produksi berdasarkan faktor-faktor seperti permintaan pasar, ketersediaan bahan baku, dan kapasitas produksi pabrik. Variabel input fuzzy dapat mencakup faktor-faktor ini, sedangkan variabel output dapat berupa jadwal produksi yang optimal.
- Manajemen Persediaan: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk mengoptimalkan keputusan terkait dengan manajemen persediaan. Ini melibatkan penentuan tingkat persediaan yang tepat untuk bahan baku, produk setengah jadi, dan produk jadi. Model Mamdani dapat mempertimbangkan tingkat permintaan, waktu

pengadaan, dan risiko ketersediaan untuk menetapkan kebijakan persediaan yang efektif.

- Pengelolaan Distribusi: Model Mamdani dapat membantu dalam menentukan rute distribusi dan alokasi armada transportasi. Dengan mempertimbangkan variabel input seperti jarak, biaya pengiriman, dan kondisi jalan, model dapat memberikan skenario optimal untuk distribusi produk semen ke pelanggan atau pusat penyimpanan.
- Rantai Pasokan Fleksibel: Kondisi di rantai pasokan dapat berubah secara dinamis, dan model Mamdani dapat membantu menciptakan sistem yang lebih fleksibel. Dengan variabel fuzzy yang mencakup variasi permintaan, ketersediaan bahan baku, dan kebijakan produksi, sistem dapat merespons secara adaptif terhadap perubahan dalam lingkungan operasional.
- Koordinasi dan Kolaborasi: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk meningkatkan koordinasi dan kolaborasi antar mitra dalam rantai pasokan. Model Mamdani dapat membantu dalam pengelolaan informasi, komunikasi, dan keputusan bersama antara pabrik, pemasok, dan distributor.
- Manajemen Risiko: Model Mamdani dapat mencakup variabel fuzzy yang berhubungan dengan risiko dalam rantai pasokan, seperti risiko ketersediaan bahan baku atau risiko dalam distribusi. Ini memungkinkan sistem untuk merespons dengan cepat terhadap perubahan kondisi dan merencanakan mitigasi risiko yang sesuai.

Penerapan model Mamdani dalam kaitan penjadwalan produksi dan rantai pasokan membantu menciptakan sistem yang lebih adaptif, responsif, dan efisien. Dengan memanfaatkan teknologi fuzzy, keputusan dapat diambil berdasarkan pengetahuan manusia dan data tidak pasti, yang terjadi dalam lingkungan produksi yang dinamis.

4. Penerapan Model Dalam Pemeliharaan Peralatan Pabrik Semen

Aplikasi model Mamdani dalam pemeliharaan peralatan di pabrik semen dapat membantu meningkatkan efisiensi, mengoptimalkan jadwal pemeliharaan, dan

mengurangi downtime peralatan. Berikut adalah beberapa cara model Mamdani dapat diterapkan dalam pemeliharaan peralatan di pabrik semen:

- Prediksi Kondisi Mesin: Model Mamdani dapat digunakan untuk memonitor kondisi mesin berdasarkan berbagai parameter seperti suhu, tekanan, getaran, dan lainnya. Dengan memanfaatkan variabel fuzzy, model dapat memberikan indikasi dini tentang potensi kerusakan atau kegagalan peralatan.
- Penjadwalan Pemeliharaan Preventif: Menggunakan fuzzy logic, model Mamdani dapat membantu dalam menentukan jadwal pemeliharaan preventif berdasarkan kondisi mesin dan seberapa kritis peralatan tersebut. Variabel input seperti umur operasional, tingkat keausan, dan tingkat pemakaian dapat diintegrasikan untuk merencanakan pemeliharaan pada saat yang tepat.
- Prioritasi Pemeliharaan: Model Mamdani dapat membantu dalam memberikan prioritas pada peralatan yang memerlukan pemeliharaan. Dengan mempertimbangkan variabel fuzzy seperti dampak kegagalan, biaya perbaikan, dan ketersediaan suku cadang, model dapat membantu dalam pengambilan keputusan yang lebih cerdas tentang peralatan mana yang harus diprioritaskan.
- Penentuan Metode Pemeliharaan: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk menentukan metode pemeliharaan yang paling sesuai berdasarkan kondisi peralatan dan tujuan pemeliharaan. Variabel fuzzy dapat mencakup informasi tentang jenis pemeliharaan yang diperlukan, apakah itu pemeliharaan rutin, perbaikan, atau penggantian suku cadang.
- Manajemen Suku Cadang: Model Mamdani dapat membantu dalam mengoptimalkan manajemen suku cadang dengan mempertimbangkan tingkat persediaan, waktu pengiriman, dan kebutuhan pemeliharaan. Ini dapat membantu menghindari kekurangan suku cadang yang dapat menyebabkan downtime.
- Optimasi Downtime: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk mengoptimalkan jadwal downtime peralatan. Model Mamdani dapat mempertimbangkan waktu optimal untuk melaksanakan pemeliharaan agar tidak mengganggu produksi secara signifikan.

- Monitoring Kinerja Pemeliharaan: Model Mamdani dapat digunakan untuk memantau efektivitas tindakan pemeliharaan yang telah dilakukan. Variabel input dapat mencakup parameter seperti performa mesin setelah pemeliharaan, dan model dapat memberikan umpan balik tentang keberhasilan tindakan tersebut.
- Manajemen Pemeliharaan Adaptif: Fuzzy Logic dapat digunakan untuk menciptakan sistem pemeliharaan yang adaptif, yang dapat merespons secara dinamis terhadap perubahan kondisi peralatan dan lingkungan operasional.

Penerapan model Mamdani dalam pemeliharaan peralatan di pabrik semen memerlukan pengumpulan data yang akurat, pemahaman mendalam tentang kondisi operasional, serta pemantauan dan pembaruan terus-menerus untuk menjaga model tetap relevan. Dengan menerapkan pendekatan ini, pabrik semen dapat meminimalkan downtime, meningkatkan efisiensi, dan memperpanjang umur pakai peralatan mereka. Model Mamdani, Tsukamoto, dan Sugeno adalah tiga jenis model fuzzy logic yang digunakan dalam sistem kontrol dan pemodelan sistem yang kompleks. Berikut adalah kelebihan dan kekurangan masing-masing model:

- A. Model Mamdani: Kelebihan model Mamdani adalah menggunakan aturan linguistik manusia yang mudah dimengerti, sehingga mudah diinterpretasikan oleh para ahli dan pengguna. Kemampuan untuk Menangani Ketidakpastian: Cocok untuk mengatasi ketidakpastian dan ketidakjelasan dalam situasi nyata karena dapat menangani nilai yang bersifat fuzzy. Kekurangan adalah memerlukan perhitungan yang lebih intensif dibandingkan dengan model Tsukamoto dan Sugeno karena melibatkan fungsi keanggotaan dan aturan inferensi yang lebih kompleks. Kurangnya Presisi: Kadang-kadang menghasilkan hasil yang kurang presisi karena menggunakan aturan fuzzy yang bersifat subjektif.
- B. Model Tsukamoto: Kelebihan adalah sederhana dan efisien daripada model Mamdani karena tidak menggunakan fungsi keanggotaan yang kompleks. Cocok untuk aplikasi di mana interpretabilitas dan kesederhanaan lebih diutamakan. Mudah Diterapkan dan cocok untuk situasi di mana aturan kontrol bersifat monotonic dan berkisar dalam satu arah. Kekurangan adalah kurang fleksibel

dalam menangani aturan fuzzy yang kompleks atau hubungan non-monotonik. Kurang Presisi dalam Pemodelan: Tidak sepresisi Mamdani atau Sugeno dalam beberapa kasus pemodelan yang kompleks.

C. Model Sugeno mempunyai kelebihan yaitu mampu untuk Menggambarkan Hubungan Non-Fuzzy: Model Sugeno dapat menggambarkan hubungan antara variabel input dan output secara eksak, yang memungkinkan presisi dalam pemodelan. Perhitungan yang Lebih Efisien: Lebih efisien dalam hal perhitungan karena menggunakan fungsi keanggotaan dan aturan inferensi yang sederhana. Kekurangan adalah mempunyai aturan inferensi yang bersifat matematis membuatnya kurang mudah diinterpretasikan oleh manusia. Kurang Toleran terhadap Ketidakpastian: Kurang toleran terhadap ketidakpastian dan keambiguitasan dibandingkan dengan model Mamdani. Pemilihan model tergantung pada kebutuhan aplikasi dan kompleksitas sistem yang ingin dimodelkan.

5. Contoh Soal Aplikasi Model Fuzzy Mamdani

Seperti diterangkan sebelumnya, metode *Fuzzy* Mamdani dalam prosesnya menggunakan kaedah-kaedah linguistik dan memiliki algoritma *fuzzy* yang dapat dianalisis secara matematika, sehingga lebih mudah dipahami. Proses pengambilan keputusan dengan menggunakan Metode *Fuzzy* Mamdani untuk memperoleh keputusan yang terbaik, dilakukan dengan melalui beberapa tahapan, yaitu pembentukan himpunan *fuzzy*; aplikasi fungsi implikasi; komposisi aturan; defuzzifikasi. Kelebihan pada Metode *Fuzzy* Mamdani adalah lebih spesifik, artinya dalam prosesnya Metode *Fuzzy* Mamdani lebih memperhatikan kondisi yang akan terjadi untuk setiap daerah *fuzzy*nya, sehingga menghasilkan hasil keputusan yang lebih akurat. Selain itu juga, metode ini lebih cocok apabila input diterima dari manusia, sehingga lebih diterima oleh banyak pihak. Adapun kelemahan dari Metode *Fuzzy* Mamdani adalah metode ini hanya dapat digunakan untuk data dalam bentuk kuantitatif saja, tidak dapat dipergunakan untuk data yang berbentuk kualitatif.

Metode *Fuzzy* Mamdani merupakan metode dalam penarikan kesimpulan yang paling mudah dimengerti oleh manusia, karena paling sesuai dengan naluri manusia.

Dibandingkan dengan metode lain dari *Fuzzy Inference System*, yaitu Metode Sugeno, metode tersebut tidak melalui proses komposisi aturan dan defuzzifikasi dengan Metode *Centroid*. Proses tersebut berguna untuk mengetahui nilai *output* dari pusat daerah *fuzzy*. Selain itu, Metode *Fuzzy* Mamdani lebih memperhatikan kondisi setiap daerah *fuzzy*nya, sehingga menghasilkan hasil yang lebih akurat. Pada Metode *Fuzzy* Mamdani *output* yang dihasilan berupa suatu nilai pada domain himpunan *fuzzy* yang dikategorikan ke dalam komponen linguistik, sedangkan pada Metode Sugeno *output* yang dihasilkan berupa fungsi linear atau konstanta. Kelemahan dari *output* berupa fungsi linear atau konstanta adalah nilai *output* yang dihasilkan harus sesuai dengan nilai yang telah ditentukan, hal ini timbul masalah apabila nilai *output* tidak sesuai dengan kriteria yang telah ditentukan. *Output* ini dapat dikatakan benar apabila dapat menyajikan *output* yang ditentukan oleh antesenden.

Seperti telah dikemukakan pada subbab sebelumnya bahwa proses pengambilan kesimpulan atau keputusan dengan menggunakan Metode *Fuzzy* Mamdani dilakukan melalui beberapa tahapan, yaitu pembentukan himpunan *fuzzy*; aplikasi fungsi implikasi; komposisi aturan; defuzzifikasi. Tahap pertama dari prosedur Metode *Fuzzy* Mamdani adalah pembentukan himpunan fuzzy atau dikenal pula dengan istilah fuzzifikasi. Fuzzifikasi merupakan proses yang dilakukan dengan mengtransformasi *input* himpunan tegas (*crisp*) ke dalam himpunan *fuzzy*. Hal ini dilakukan karena *input* yang digunakan awalnya adalah dalam bilangan tegas (*real*) dari suatu himpunan tegas (*crisp*). Himpunan *fuzzy* ini didasarkan pada tingkatan linguistiknya yang dikelompokkan dalam suatu variabel *fuzzy*. Sebagai ilustrasi, untuk variabel *fuzzy* berat badan mempunyai himpunan *fuzzy* sebagai berikut: kurus, sedang, dan gemuk.

Pada setiap himpunan *fuzzy* tersebut ditentukan domain dan fungsi keanggotaan yang berikutnya digunakan untuk menentukan nilai keanggotaan setiap himpunan *fuzzy* berdasarkan variabel inputnya yang merupakan bilangan *real*, dimana nilai keanggotaan tersebut terletak pada interval [0,1]. Pada Metode *Fuzzy* Mamdani ini fungsi keanggotaan yang digunakan adalah fungsi keanggotaan trapesium, fungsi keanggotaan segitiga dan fungsi keanggotaan bahu kiri atau kanan. Hal ini dikarenakan pada fungsi keanggotaan trapesium terdapat dua titik dari himpunan *fuzzy* yang memiliki nilai keanggotaan satu. Apabila hanya terdapat satu titik dari himpunan fuzzy yang memiliki nilai keanggotaan

satu, maka digunakan fungsi keanggotaan segitiga. Fungsi keanggotaan bahu kiri atau kanan digunakan untuk mengawali dan mengakhiri variabel suatu daerah *fuzzy*.

Contoh: Misalkan, suatu perusahaan akan memproduksi suatu produk minuman A. Berdasarkan data 1 tahun terakhir, permintaan konsumen terbesar mencapai 5000 botol/hari, dan permintaan konsumen terkecil mencapai 1000 botol/hari. Persediaan barang di gudang penyimpanan terbanyak mencapai 600 botol/hari, dan terkecil mencapai 100 botol/hari. Perusahaan hanya mampu memproduksi barang maksimum 7000 botol/hari, dan untuk efisiensi mesin dan SDM, perusahaan harus memproduksi setidaknya 2000 botol/hari. Berapa botol minuman A yang harus diproduksi, apabila jumlah permintaan konsumen adalah 4000 botol, dan persediaan gudang masih 300 botol.

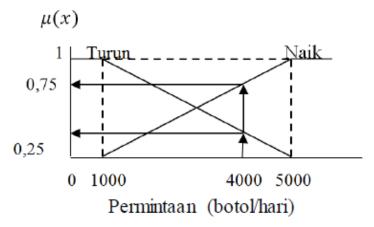
Berdasarkan formula yang berlaku, akan dilakukan penentuan keputusan banyaknya botol minuman A yang harus diproduksi dan variabel *fuzzy* yang digunakan adalah permintaan, persediaan dan produksi.

Dengan fungsi keanggotaan sebagai berikut:

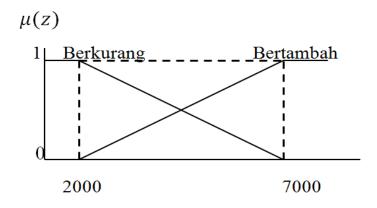
$$\mu_{pmtTurun}(x) = \begin{cases} \frac{1}{5000 - x}; x \le 1000\\ \frac{5000 - x}{4000}; 1000 \le x \le 5000\\ 0; x \ge 5000 \end{cases}$$

$$\mu_{pmtNaik}(x) = \begin{cases} 0; x \le 1000\\ \frac{x - 1000}{4000}; 1000 \le x \le 5000\\ 1; x \ge 5000 \end{cases}$$

Gambar 1. Fuzzy Fungsi Keanggotaan Permintaan Produk Minuman A.



Gambar 2. Fuzzy Permintaan Produk Minuman A.



Gambar 3. Fuzzy Produksi Produk Minuman A.

$$\mu_{proBerkurang}(z) = \begin{cases} \frac{1}{7000-z} & \text{if } z \leq 2000 \\ \frac{7000-z}{5000} & \text{if } z \geq 7000 \\ 0 & \text{if } z \geq 7000 \end{cases}$$

$$\mu_{proBertambah}(z) = \begin{cases} 0 & \text{if } z \leq 2000 \\ \frac{z-2000}{5000} & \text{if } z \leq 2000 \\ 0 & \text{if } z \geq 7000 \end{cases}$$

Gambar 4. Fuzzy Fungsi Keanggotaan Produksi Produk Minuman A.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- Sebutkan model model logika fuzzy dengan rinci dan berikan masing-masing 1 contoh?
- 2. Terangkan dengan rinci aplikasi model Mamdani dalam pabrik semen dan berkaitan dengan proses pembauatan semen?
- 3. Buatlah beberapa model Mamdani dapat diterapkan dalam konteks manajemen kualitas pabrik semen?
- 4. Sebutkan beberapa kelebihan dan kekurangan Logika Fuzzy Mamdani dan sebutkan kira-kira alasannya?
- 5. Terangkan dengan tepat dan lugas proses penting aplikasi Mocel Fuzzy Mamdani?
- 6. Terangkan dengan cukup rinci penerapan model Mamdani dalam pemeliharaan peralatan pabrik semen?
- 7. Bagaimana penerapan model Mamdani dalam rantai pasokan pabrik semen?
- 8. Terangkan dengan cukup rinci masing-masing kelebihan dan kekurangan logika fuzzy Tsukamoto, Mamdani dan Sugeno?
- 9. Ternagkan dengan cukup rinci penggunaan model Mamdani berkaitan dengan penjadwalan produksi di pabrik semen agar efektif dan efisien?

10. Soal Essay:

Suatu tempat usaha kerajinan kerang di Pasir Putih Situbondo akan memproduksi tempat tisu yang terbuat dari kerang. Dari data 1 bulan terakhir, permintaan terbesar mencapai3000 buah/hari, dan permintaan terkecil sampai 400 buah/hari. Persediaan barang di gudang terbanyak sampai 250 buah/hari, dan terkecil hanya 50 buah/hari. Dengan segala keterbatasannya, sampai saat ini, tempat usaha kerajinan kerang tersebut baru mampu memproduksi barang maksimum 3500 buah/hari, serta demi efisiensi mesin dan tenaga kerja tiap hari diharapkan tempat usaha kerajinan kerang tersebut dapat memproduksi paling tidak 700 buah tempat tisu kerang. Apabila proses produksi tempat usaha kerajinan kerang tersebut menggunakan 4 aturan fuzzy sebagai berikut:

- [R1] Jika Permintaan TURUN dan Persediaan BANYAK, maka Produksi Barang BERKURANG;
- [R2] Jika Permintaan TURUN dan Persediaan SEDIKIT maka Produksi Barang BERKURANG;
- [R3] Jika Permintaan NAIK dan Persediaan BANYAK maka Produksi Barang BERTAMBAH;
- [R4] Jika Permintaan NAIK dan Persediaan SEDIKIT maka Produksi Barang BERTAMBAH;

Berapa banyak tempat tisu kerang yang harus diproduksi, jika jumlah permintaan sebanyak 2000 buah, dan persediaan di gudang masih 70 botol?

D. REFERENSI

- Agape, Y. M., Susilo, D., & Febrianto, A. (2022). Perancangan Sistem Deteksi Kadar Co2
 Pada Ruangan Tertutup Menggunakan Metode Fuzzy Logic Mamdani Terkoneksi
 Telegram. *JST* (*Jurnal Sains Dan Teknologi*), 11(2), 371–379.
 https://doi.org/10.23887/jstundiksha.v11i2.47043
- Arifin, S., Muslim, M. A., & Sugiman, S. (2016). Implementasi Logika Fuzzy Mamdani untuk Mendeteksi Kerentanan Daerah Banjir di Semarang Utara. *Scientific Journal of Informatics*, *2*(2), 179. https://doi.org/10.15294/sji.v2i2.5086
- Harefa, N., & Marbun, M. (2020). Implementasi Logika Fuzzy Mamdani Untuk Mengidentifikasi Tingkat Kecanduan Pelajar Terhadap Game Online. *JOISIE Journal Of Information System And Informatics Engineering*, *4*(Desember), 128–138.
- Jufriadi, J., Nurcahyo, G. W., & Sumijan, S. (2020). Logika Fuzzy dengan Metode Mamdani dalam Menentukan Tingkat Peminatan Tipe Motor Honda. *Jurnal Informatika Ekonomi Bisnis*, 3, 7–11. https://doi.org/10.37034/infeb.v3i1.60
- K, I. K. P. (2011). Aplikasi Metode Fuzzy Min-Max (MAMDANI) Dalam Menentukan

- Jumlah Produksi Perusahaan (Studi Kasus Penentuan Jumlah Produksi Keramik Pada PT. Sici Multi IndoMarmer). 103. http://repositori.uin-alauddin.ac.id/6569/1/lin Karmila Putri.pdf
- Maslim, M., Dwiandiyanta, B. Y., & Viany Susilo, N. (2018). Implementasi Metode Logika Fuzzy dalam Pembangunan Sistem Optimalisasi Lampu Lalu Lintas. *Jurnal Buana Informatika*, 9(1), 11–20. https://doi.org/10.24002/jbi.v9i1.1661
- Nasyuha, A. H., Hutasuhut, M., & Ramadhan, M. (2019). Penerapan Metode Fuzzy Mamdani Untuk Menentukan Stok Produk Herbal Berdasarkan Permintaan dan Penjualan. *Jurnal Media Informatika Budidarma*, *3*(4), 313. https://doi.org/10.30865/mib.v3i4.1354
- Rozaq, R. A. (2019). Penerapan Metode Fuzzy Mamdani Untuk Penentuan Jumlah Produksi Pada Sistem Informasi Manajemen Produksi Di Pt. Mallesso Investama Abadi.

 https://elibrary.unikom.ac.id/id/eprint/1231/%0Ahttps://elibrary.unikom.ac.id/id/eprint

/1231/13/20. UNIKOM Rizka Abdul Rozag Jurnal Dalam Bahasa Indonesia.pdf

- Saleh, K. (2017). Analisis Rule Inferensi Fuzzy Mamdani Dalam Menentukan Ipk Akhir. *Jurnal Teknologi Informasi*, 1(1), 22. https://doi.org/10.36294/jurti.v1i1.22
- Triawan, M. (2019). Fuzzy Logic Mamdani Untuk Menentukan Jumlah Produksi Teh Pada PTPN VII (Persero) Fuzzy Logic Mamdani to Determine the Number of Tea Production at PTPN VII (Persero). *Cogito Smart Journal* |, *5*(1), 66–78.

PERTEMUAN KE 9 LOGIKA FUZZY SUGENO

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 9, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang logika fuzzy Model Tsukamoto dan sekaligus aplikasinya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

1. Definisi dan Model Fuzzy Sugeno

Model Sugeno dalam logika fuzzy adalah salah satu pendekatan yang digunakan untuk menggambarkan hubungan antara input dan output dalam sistem fuzzy. Model Sugeno menggunakan aturan fuzzy untuk menggambarkan fungsi keanggotaan input, namun berbeda dari model Mamdani dalam representasi fungsi keanggotaan output dan aturan inferensi. Model Sugeno menggunakan aturan inferensi yang bersifat deterministik, di mana setiap aturan menghasilkan kontribusi langsung terhadap output. Secara singkat, metode Sugeno adalah fungsi keanggotaan keluaran Sugeno berbentuk linier atau konstan. Inferensi gaya Mamdani memerlukan pencarian pusat massa bentuk dua dimensi dengan mengintegrasikan seluruh fungsi yang terus berubah. Secara umum, proses ini tidak efisien secara komputasi dan Michio Sugeno menyarankan untuk menggunakan single spike, singleton, sebagai fungsi keanggotaan dari konsekuensi aturan. Singleton, atau lebih tepatnya fuzzy singleton, adalah himpunan fuzzy dengan fungsi keanggotaan yaitu kesatuan pada satu titik tertentu dalam semesta wacana dan nol di tempat lain. Model Fuzzy Sugeno (juga dikenal sebagai model fuzzy TSK) telah diusulkan oleh Takagi, Sugeno, dan Kang. Aturan fuzzy yang khas pada model fuzzy Sugeno berbentuk:

If x adalah A dan y adalah B maka
$$z = f(x,y)$$
 (1)

dimana A dan B merupakan himpunan fuzzy pada antesedennya, sedangkan z = f(x,y) merupakan fungsi garing pada konsekuennya. Biasanya f(x,y) merupakan polinomial dari variabel masukan x dan y tetapi bisa fungsi apa saja. Jika f(x,y) merupakan polinomial orde pertama, maka sistem inferensi fuzzy yang dihasilkan disebut Model Fuzzy Sugeno orde pertama, misalnya z = ax + by + c. Jika f adalah suatu konstanta, maka kita mempunyai Model Fuzzy Sugeno orde nol, (z = ax + by + c di mana (z = b = 0) yang dapat dipandang sebagai kasus khusus dari sistem inferensi Fuzzy Mamdani dan konsekuensi setiap aturan ditentukan oleh fuzzy singleton.

Setiap aturan memberi bobot pada tingkat keluarannya, zi, dengan kekuatan pengaktifan aturan tersebut, wi. Misalnya, untuk aturan AND dengan Input 1 = x dan Input 2 = y, kekuatan pengaktifannya adalah berikut ini:

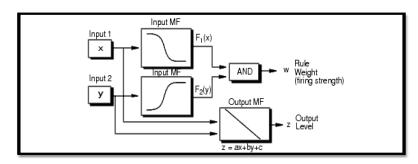
$$w_i = DanMetode(F_1(x), F_2(y))$$
 (2)

dimana F1(x), F2(y) adalah fungsi keanggotaan untuk Input 1 dan 2. Keluaran akhir sistem adalah rata-rata tertimbang dari seluruh keluaran aturan, dihitung dengan formula berikut ini:

Final Output =
$$\frac{\sum_{i=1}^{N} w_i z_i}{\sum_{i=1}^{N} w_i}$$
 (3)

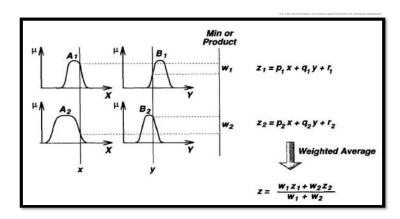
dimana N adalah jumlah aturan yang berlaku.

Secara umum, Metode Sugeno beroperasi seperti pada Gambar 1 diagram berikut:



Gambar 1. Diagram Operasi Metode Sugeno.

Gambar 1 menunjukkan prosedur penalaran fuzzy untuk model fuzzy Sugeno orde pertama. Karena setiap aturan memiliki keluaran yang tajam, keluaran keseluruhan diperoleh melalui rata-rata tertimbang, sehingga dapat menghindari proses defuzzifikasi yang memakan waktu dan diperlukan dalam model Mamdani.



Gambar 2. 1st order Sugeno Fuzzy Model.

Berikut adalah contoh kumpulan aturan Fuzzy dan bukan-fuzzy-sebuah perbandingan.

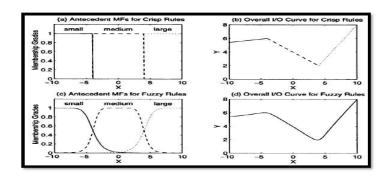
Jika x "Kecil", maka
$$y = 0.1 x + 6.4$$
 (4)

Jika x "Sedang", maka
$$y = -0.5 x + 4$$
 (5)

Jika x "Besar", maka
$$y = X - 2$$
 (6)

Jika "kecil", "sedang", dan "besar" adalah himpunan nonfuzzy dengan fungsi keanggotaan seperti ditunjukkan pada Gambar 3(a), maka keseluruhan kurva inputoutput adalah linier sepotong-sepotong, seperti ditunjukkan pada Gambar 3(b). Jika "kecil", "sedang", dan "besar" adalah himpunan non-fuzzy dengan fungsi

keanggotaan seperti ditunjukkan pada Gambar 3(c), keseluruhan kurva input-output menjadi lebih mulus, seperti ditunjukkan pada Gambar 3(d).



Gambar 3(a,b,c,d). Jika "Kecil", "Sedang", "Besar" Dalam Himpunan Non-fuzzy.

Berikut adalah contoh 2 dengan Dua-input Single-output menggunakan model Fuzzy Sugeno.

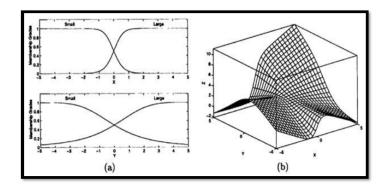
Jika x "Kecil" dan y "Kecil", maka
$$z = -x + y + 1$$
 (7)

Jika x "Kecil" dan y "Besar", maka
$$z = -y + 3$$
 (8)

Jika x "Besar" dan y "Kecil", maka
$$z = -x + 3$$
 (9)

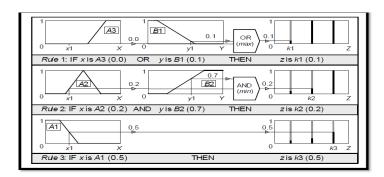
Jika x "Besar" dan y "Besar", maka
$$z = x + y + 2$$
 (10)

Gambar 4 (a) memplot fungsi keanggotaan input x dan y, dan Gambar 4 (b) adalah permukaan input-output yang dihasilkan. Permukaannya rumit; permukaan terdiri dari empat bidang, yang masing-masing bidang ditentukan oleh persamaan keluaran aturan fuzzy.

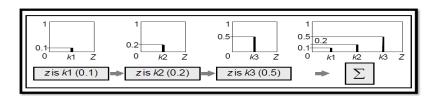


Gambar 4 (a, b). Dua-Input dan 1-Output dengan Fuzzy Model Sugeno.

Evaluasi Aturan Metoda Sugeno jelas seperti terlihat dalam Gambar 5, setidaknya dapat dilihat terdapat Aturan 1, Aturan 2 dan Aturan 3 dengan variable x, y dan z.



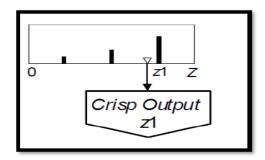
Gambar 5. Aturan Evaluasi Metoda Sugeno.



Gambar 6. Aturan Output Agregasi Metoda Sugeno.

```
WA = \frac{\mu(k1) \times k1 + \mu(k2) \times k2 + \mu(k3) \times k3}{\mu(k1) + \mu(k2) + \mu(k3)} = \frac{0.1 \times 20 + 0.2 \times 50 + 0.5 \times 80}{0.1 + 0.2 + 0.5} = 65
```

Gambar 7. Perhitungan Rata-rata Tertimbang.



Gambar 8. Defuzifikasi Metoda Sugeno.

Bagaimana membuat keputusan tentang metoda mana yang dipilih— Mamdani atau Sugeno? Metode Mamdani diterima secara luas karena menangkap

pengetahuan pakar dan memungkinkan dapat menggambarkan keahlian secara lebih intuitif, lebih mirip manusia tata krama. Namun, inferensi fuzzy tipe Mamdani memerlukan banyak hal beban komputasi. Di sisi lain, metode Sugeno efektif secara komputasi dan berhasil baik dengan teknik optimasi dan adaptif, yang membuatnya sangat menarik dalam masalah kontrol, khususnya untuk sistem non-linier dinamis.

Marilah sekarang kita lihat istilah-istilah yang ditemui dalam metoda Fuzzy Sugeno:

- a. Fungsi Keanggotaan Input : Setiap variabel input memiliki fungsi keanggotaan yang menunjukkan sejauh mana suatu nilai input termasuk dalam himpunan fuzzy tertentu.
- b. Aturan Fuzzy: Aturan fuzzy dalam model Sugeno menghubungkan kondisi pada variabel input dengan kontribusi numerik pada variabel output. Aturan tersebut bersifat deterministik dan dinyatakan dalam bentuk "jika A maka B", di mana A adalah kondisi input, dan B adalah kontribusi numerik pada output.
- c. Aggregasi Aturan: Kontribusi dari semua aturan diakumulasikan untuk menghasilkan nilai output fuzzy.
- d. Defuzzifikasi: Output fuzzy yang dihasilkan diubah menjadi nilai tegas menggunakan metode defuzzifikasi, seperti mengambil rata-rata tertimbang dari kontribusi aturan.

Model Sugeno banyak digunakan dalam sistem kontrol fuzzy dan aplikasi kecerdasan buatan lainnya di mana output harus berupa nilai tegas daripada himpunan fuzzy. Model ini memberikan interpretasi yang jelas terhadap aturan dan kontribusi masing-masing aturan terhadap output, sehingga lebih mudah dipahami dan diimplementasikan dalam beberapa kasus. Model Sugeno dalam konteks produksi dan permintaan suatu produk dapat digunakan untuk mencapai optimasi dalam sistem tersebut. Misalnya, kita bisa mempertimbangkan sistem produksi dan distribusi barang. Berikut adalah langkah-langkah umum dan penting yang dilakukan berkaitan dengan metode Sugeno:

a. Fuzzyfikasi: Tentukan variabel input dan output. Variabel input mungkin mencakup faktor-faktor seperti tingkat produksi, tingkat permintaan, dan stok barang.

Definisikan fungsi keanggotaan untuk setiap variabel fuzzy. Fungsi ini akan menggambarkan sejauh mana setiap nilai input atau output termasuk dalam suatu himpunan fuzzy.

- b. Aturan Fuzzy: Tetapkan aturan fuzzy berdasarkan pengetahuan ahli atau data historis. Aturan ini akan menghubungkan kondisi pada variabel input dengan kontribusi numerik pada variabel output. Contoh aturan dapat berupa "Jika produksi tinggi DAN permintaan rendah, maka stok tinggi."
- c. Aggregasi Aturan: Akumulasikan kontribusi dari semua aturan untuk menghasilkan nilai output fuzzy.
- d. Defuzzifikasi: Ubah nilai output fuzzy menjadi nilai tegas yang dapat diimplementasikan. Ini mungkin melibatkan penggunaan metode defuzzifikasi seperti centroid atau rata-rata tertimbang.
- e. Implementasi: Terapkan nilai output yang dihasilkan dalam pengambilan keputusan. Misalnya, gunakan nilai tersebut untuk menentukan tingkat produksi yang optimal atau tingkat stok yang diinginkan.

Contoh aplikasi mungkin melibatkan pengoptimalan tingkat produksi untuk mencapai keseimbangan antara permintaan dan stok agar biaya produksi dan penyimpanan minimal. Model Sugeno dapat membantu dalam menggambarkan hubungan antara berbagai faktor produksi dan permintaan, dan aturan fuzzy dapat membimbing pengambilan keputusan. Penting untuk diingat bahwa implementasi model fuzzy seperti Sugeno seringkali memerlukan tuning aturan fuzzy dan parameter secara iteratif berdasarkan data aktual dan pengetahuan ahli. Selain itu, integrasi dengan metode optimasi matematis juga bisa diterapkan untuk mencapai hasil yang lebih baik.

Aturan fuzzy untuk kasus produksi dan permintaan akan sangat bergantung pada konteks spesifik dan pengetahuan ahli yang terlibat. Namun, berikut adalah beberapa contoh aturan fuzzy yang mungkin diterapkan dalam kasus ini:

- a. Jika Produksi Rendah DAN Permintaan Rendah, Maka Stok Rendah: Aturan ini mengindikasikan bahwa jika tingkat produksi dan permintaan keduanya rendah, maka stok cenderung rendah.
- b. Jika Produksi Tinggi DAN Permintaan Rendah, Maka Stok Tinggi: Aturan ini mencerminkan situasi di mana tingkat produksi tinggi sementara permintaan rendah, yang mungkin menghasilkan akumulasi stok yang tinggi.
- c. Jika Produksi Rendah DAN Permintaan Tinggi, Maka Stok Rendah: Aturan ini dapat mencerminkan situasi di mana tingkat produksi rendah sementara permintaan tinggi, yang dapat menyebabkan stok cepat habis.
- d. Jika Produksi Tinggi DAN Permintaan Tinggi, Maka Stok Optimal: Aturan ini mengindikasikan bahwa dalam kondisi di mana tingkat produksi dan permintaan keduanya tinggi, stok dapat dianggap optimal.
- e. Jika Produksi Sedang DAN Permintaan Sedang, Maka Stok Stabil: Aturan ini mengevaluasi situasi di mana produksi dan permintaan berada pada tingkat sedang, yang dapat menghasilkan tingkat stok yang stabil.

Aturan fuzzy ini hanya sebagai contoh, dan aturan yang sebenarnya harus disesuaikan dengan konteks spesifik, preferensi bisnis, dan pengetahuan domain. Selain itu, aturan fuzzy dapat dikembangkan melalui diskusi dengan ahli industri atau berdasarkan data historis untuk memahami hubungan antara variabel-variabel yang terlibat. Penting untuk mencatat bahwa pengembangan aturan fuzzy dapat melibatkan tahap pengujian dan penyesuaian berulang untuk mencapai model yang dapat memberikan hasil yang memuaskan sesuai dengan kebutuhan dan kondisi aktual.

2. Sistem Pengendalian Kipas Elektrik

Misalkan Anda ingin merancang sistem kontrol kipas elektrik berdasarkan suhu ruangan. Anda dapat menggunakan logika fuzzy Sugeno untuk mengendalikan kecepatan kipas berdasarkan tingkat suhu. Berikut adalah langkahlangkahnya:

a. Fuzzifikasi:

Input: Suhu ruangan dan variabel linguistik: Dingin, Sejuk, Hangat, Panas

b. Aturan Fuzzy:

IF Suhu Dingin THEN Kecepatan Kipas Rendah

IF Suhu Sejuk THEN Kecepatan Kipas Sedang

IF Suhu Hangat THEN Kecepatan Kipas Tinggi

IF Suhu Panas THEN Kecepatan Kipas Maksimal

c. Inferensi:

Jika suhu ruangan adalah 25°C, maka kita dapat memasukkan nilai ini ke dalam aturan fuzzy untuk setiap kondisi. Misalnya, jika suhu adalah "Sejuk", maka kecepatan kipas akan diatur sebagai "Sedang".

d. Defuzzifikasi:

Dengan menggunakan metode defuzzifikasi Sugeno, kita dapat mengonversi keluaran fuzzy menjadi nilai crisp yang sesuai. Misalnya, jika kecepatan kipas dihasilkan sebagai "Sedang", maka kecepatan kipas dapat diatur pada level tertentu, misalnya, putaran tertentu per menit.

Dengan menggunakan sistem ini, kipas akan secara otomatis mengatur kecepatannya berdasarkan suhu ruangan, sehingga menciptakan lingkungan yang nyaman tanpa memerlukan intervensi manusia secara langsung. Sistem logika fuzzy Sugeno digunakan secara luas dalam berbagai aplikasi pengendalian dan pengambilan keputusan di dunia nyata, seperti sistem kendali mesin, kendali trafik, dan banyak lagi. Mari kita buat contoh perhitungan menggunakan metode fuzzifikasi, aturan fuzzy, inferensi, dan defuzzifikasi untuk sistem kontrol kipas elektrik berdasarkan suhu ruangan dengan logika fuzzy Sugeno. Misalkan kita memiliki suhu ruangan sebesar 25°C, maka analisis metoda Sugemo adalah demikian:

a. Fuzzifikasi:

Input: Suhu ruangan = 25°C

Variabel linguistic adalah berikut ini:

Dingin: μ Dingin(25) = (30-25)/(30-20) = 0.5

Sejuk: μ Sejuk(25) = (25-20)/(30-20) = 0.5

Hangat: μ Hangat(25) = 0 (tidak termasuk dalam domain)

Panas: μ Panas(25) = 0 (tidak termasuk dalam domain)

b. Aturan Fuzzy:

IF Suhu Dingin THEN Kecepatan Kipas Rendah

IF Suhu Sejuk THEN Kecepatan Kipas Sedang

IF Suhu Hangat THEN Kecepatan Kipas Tinggi

IF Suhu Panas THEN Kecepatan Kipas Maksimal

c. Inferensi:

IF Suhu Dingin (0.5) THEN Kecepatan Kipas Rendah (0.5)

IF Suhu Sejuk (0.5) THEN Kecepatan Kipas Sedang (0.5)

IF Suhu Hangat (0) THEN Kecepatan Kipas Tinggi (0)

IF Suhu Panas (0) THEN Kecepatan Kipas Maksimal (0)

d. Defuzzifikasi:

(0.5 * Kecepatan Kipas Rendah) + (0.5 * Kecepatan Kipas Sedang) + (0 * Kecepatan Kipas Tinggi) + (0 * Kecepatan Kipas Maksimal) = 0.5 * Kecepatan Kipas Rendah + 0.5 * Kecepatan Kipas Sedang.

Dengan nilai inferensi di atas, kita dapat menggunakan metode defuzzifikasi tertentu, seperti metode rata-rata atau metode centroid, untuk mengubah nilai inferensi menjadi nilai crisp yang sesuai untuk mengatur kecepatan kipas. Perlu diingat bahwa nilai-nilai ini adalah contoh dan bisa berbeda tergantung pada fungsi keanggotaan yang digunakan dan aturan fuzzy yang ditetapkan dalam sistem. Saya akan memberikan contoh lebih rinci dengan mempertimbangkan nilai kecepatan dan menghitung nilai inferensi serta defuzzifikasi. Misalkan kita memiliki fungsi keanggotaan untuk variabel output "Kecepatan Kipas" sebagai berikut:

- a. Kecepatan Rendah: μ Rendah(x) = 1 x/3
- b. Kecepatan Sedang: μ Sedang(x) = x/3 untuk $0 \le x \le 3$ dan 2 x/3 untuk $3 \le x \le 6$

- c. Kecepatan Tinggi: μ Tinggi(x) = x/3 2 untuk 3 ≤ x ≤ 6 dan 1 x/3 untuk 6 ≤ x ≤ 9
- d. Kecepatan Maksimal: μ Maksimal(x) = x/3 6 untuk 6 \leq x \leq 9

Dengan menggunakan suhu ruangan sebesar 25°C, kita dapat menghitung derajat keanggotaan untuk masing-masing variabel linguistik "Dingin" dan "Sejuk" seperti sebelumnya. Dapat juga dihitung nilai inferensi dan defuzzifikasi dengan asumsi bahwa derajat keanggotaan untuk "Hangat" dan "Panas" adalah nol. Dengan demikian, maka akan diperoleh:

a. Fuzzifikasi:

```
\muDingin(25) = (30-25)/(30-20) = 0.5

\muSejuk(25) = (25-20)/(30-20) = 0.5

\muHangat(25) = 0

\muPanas(25) = 0
```

b. Aturan Fuzzy:

IF Suhu Dingin (0.5) THEN Kecepatan Kipas Rendah (1 - 25/3)
IF Suhu Sejuk (0.5) THEN Kecepatan Kipas Sedang (25/3)
IF Suhu Hangat (0) THEN Kecepatan Kipas Tinggi (0)
IF Suhu Panas (0) THEN Kecepatan Kipas Maksimal (0)

c. Inferensi:

Kecepatan Kipas Rendah: 0.5 * (1 - 25/3) = -4.17 (diambil nilai 0 karena negatif)

Kecepatan Kipas Sedang: 0.5 * (25/3) = 4.17

Kecepatan Kipas Tinggi: 0 Kecepatan Kipas Maksimal: 0

d. Defuzzifikasi:

```
(0 * Kecepatan Kipas Rendah) + (4.17 * Kecepatan Kipas Sedang) + (0 * Kecepatan Kipas Tinggi) + (0 * Kecepatan Kipas Maksimal) = 4.17
```

Jadi, dengan suhu ruangan 25°C, nilai defuzzifikasi untuk kecepatan kipas adalah 4.17. Perlu dicatat bahwa nilai-nilai ini bersifat contoh dan dapat berbeda tergantung

pada fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy yang digunakan. Apabila semua data dan rumusan sebelumnya benar apakah nilai 4.17 itu seyogyanya bagus/optimal. Silahkan dijawab dengan benar. Dalam konteks logika fuzzy, nilai defuzzifikasi tidak selalu memiliki interpretasi langsung sebagai "bagus" atau "optimal". Nilai defuzzifikasi adalah hasil akhir dari proses yang melibatkan aturan-aturan fuzzy dan fungsi keanggotaan. Apakah nilai ini dianggap "bagus" atau "optimal" tergantung pada tujuan sistem dan konteks aplikasinya. Dalam contoh ini, nilai defuzzifikasi 4.17 adalah hasil dari proses logika fuzzy untuk menghasilkan nilai crisp yang dapat digunakan untuk mengatur kecepatan kipas berdasarkan suhu ruangan. Sebagai contoh, dalam aplikasi ini, nilai tersebut mungkin dapat diinterpretasikan sebagai kecepatan kipas yang dianggap sesuai dengan suhu ruangan 25°C. Namun, untuk menilai apakah nilai tersebut optimal, perlu mempertimbangkan tujuan dan batasan dari sistem yang lebih besar. Mungkin ada faktor-faktor tambahan yang perlu dipertimbangkan, seperti efisiensi energi, kenyamanan penghuni, atau spesifikasi teknis tertentu. Dengan kata lain, keputusan apakah nilai defuzzifikasi tersebut dianggap bagus atau optimal sangat tergantung pada konteks dan kriteria evaluasi yang telah ditetapkan untuk aplikasi sistem logika fuzzy tersebut.

Silahkan dihitung apabila contoh yang digunakan adalah pengoperasian AC dengan suhu kamar 25 derajat C. Mari kita terapkan konsep logika fuzzy Sugeno pada pengoperasian AC dengan suhu kamar 25 derajat C. Dalam hal ini, kita akan membuat variabel linguistik untuk suhu kamar dan tingkat pendinginan AC, dan kemudian merumuskan aturan-aturan fuzzy. Selanjutnya, kita akan menghitung fuzzifikasi, inferensi, dan defuzzifikasi.

a. Fuzzifikasi :

Variabel Linguistik:

Suhu Kamar: Dingin, Sejuk, Normal, Hangat, Panas

Tingkat Pendinginan AC: Rendah, Sedang, Tinggi

Fungsi Keanggotaan:

Kondisi Suhu Kamar (25°C):

Dingin: μ Dingin(25) = (30-25)/(30-20) = 0.5

Sejuk: μ Sejuk(25) = (25-20)/(30-20) = 0.5

Normal: μ Normal(25) = 0 Hangat: μ Hangat(25) = 0

Panas: μ Panas(25) = 0

b. Aturan Fuzzy:

IF Suhu Dingin THEN Tingkat Pendinginan AC Tinggi
IF Suhu Sejuk THEN Tingkat Pendinginan AC Sedang
IF Suhu Normal THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah
IF Suhu Hangat THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah
IF Suhu Panas THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

c. Inferensi:

IF Suhu Dingin (0.5) THEN Tingkat Pendinginan AC Tinggi IF Suhu Sejuk (0.5) THEN Tingkat Pendinginan AC Sedang IF Suhu Normal (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah IF Suhu Hangat (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah IF Suhu Panas (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

d. Defuzzifikasi:

(0.5 * Tingkat Pendinginan AC Tinggi) + (0.5 * Tingkat Pendinginan AC Sedang) + (0 * Tingkat Pendinginan AC Rendah) = 0.5 * x + 0.5 * y (dengan x dan y mewakili nilai pendinginan AC yang sesuai).

Hasil defuzzifikasi akan menghasilkan nilai crisp yang dapat diinterpretasikan sebagai tingkat pendinginan AC yang optimal berdasarkan suhu kamar yang diberikan. Perlu diingat bahwa nilai-nilai ini bersifat contoh dan dapat disesuaikan berdasarkan fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy yang digunakan. Berapa nilai defuzifikasi yang terbaik untuk kasus tersebut bearpa sebenarnya dan sebelumnya saya ingin memberi klarifikasi bahwa dalam dunia nyata, menentukan nilai defuzzifikasi "terbaik" atau "optimal" sangat tergantung pada preferensi, kebutuhan, dan pertimbangan khusus untuk suatu aplikasi. Tidak ada nilai defuzzifikasi yang secara universal dianggap sebagai "terbaik" tanpa mempertimbangkan konteks spesifiknya.

Dalam contoh ini, untuk menentukan nilai defuzzifikasi yang dianggap "terbaik", kita perlu melihat hasil defuzzifikasi setelah menggantikan nilai variabel input dan output dengan fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy yang benar. Saya akan memberikan nilai defuzzifikasi sebagai contoh:

a. Fuzzifikasi:

Suhu Kamar(25°C):

Dingin: μ Dingin(25) = 0.5

Sejuk: μ Sejuk(25) = 0.5

Normal: μ Normal(25) = 0

Hangat: μ Hangat(25) = 0

Panas: μ Panas(25) = 0

a. Aturan Fuzzy:

IF Suhu Dingin (0.5) THEN Tingkat Pendinginan AC Tinggi

IF Suhu Sejuk (0.5) THEN Tingkat Pendinginan AC Sedang

IF Suhu Normal (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

IF Suhu Hangat (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

IF Suhu Panas (0) THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

b. Defuzzifikasi:

(0.5 * Tingkat Pendinginan AC Tinggi) + (0.5 * Tingkat Pendinginan AC Sedang)

+ (0 * Tingkat Pendinginan AC Rendah) = 0.5 * x + 0.5 * y (dengan x dan y mewakili nilai pendinginan AC yang sesuai)

Jika diasumsikan x dan y mewakili nilai-nilai tertentu (misalnya, dalam skala 1 hingga 10), kita dapat menentukan nilai defuzzifikasi yang dianggap "terbaik" berdasarkan pertimbangan praktis atau preferensi pengguna untuk tingkat pendinginan AC dalam situasi suhu kamar tertentu. Namun, tanpa nilai spesifik untuk variabel output "Tingkat Pendinginan AC Tinggi" dan "Tingkat Pendinginan AC Sedang," sulit untuk memberikan nilai defuzzifikasi yang konkret dan praktis. Keputusan tentang nilai defuzzifikasi yang optimal lebih baik dibuat dengan

melibatkan ahli domain atau melakukan eksperimen dan evaluasi lebih lanjut berdasarkan kebutuhan konkret aplikasi.

3. Korelasi Nilai Fuzifikasi Dengan Kualitas Pengoperasian AC

Sebenarnya, tidak ada nilai defuzifikasi yang ditetapkan sebagai standar atau acuan yang berlaku secara umum untuk operasi AC dalam logika fuzzy. Nilai defuzifikasi sangat tergantung pada konteks spesifik, preferensi pengguna, dan karakteristik sistem yang diimplementasikan. Dalam sistem logika fuzzy, nilai defuzzifikasi biasanya dihasilkan berdasarkan hasil dari fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy yang diterapkan pada input sistem. Proses ini kemudian menghasilkan nilai crisp yang mengindikasikan tingkat kontrol atau tindakan yang harus diambil oleh sistem (misalnya, tingkat kecepatan AC).

Penentuan nilai defuzzifikasi yang optimal atau dianggap "baik" seringkali melibatkan penerapan pengetahuan domain atau hasil dari eksperimen empiris. Misalnya, ahli HVAC (Heating, Ventilation, and Air Conditioning) mungkin memberikan masukan atau menggunakan pengetahuannya untuk menyesuaikan fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy agar sesuai dengan preferensi dan efisiensi energi yang diinginkan.

Jadi, jika Anda merancang sistem logika fuzzy untuk mengontrol AC, Anda perlu mengidentifikasi parameter dan variabel input/output yang sesuai untuk aplikasi Anda dan menyesuaikannya sesuai dengan kebutuhan spesifik sistem dan preferensi pengguna. Evaluasi kinerja sistem dapat membantu menentukan apakah nilai defuzzifikasi yang digunakan memberikan hasil yang diinginkan.

Korelasi yang jelas nilai fuzifikasi dengan kualitas pengoperasian AC. Secara umum, hubungan antara nilai fuzzifikasi (tingkat keanggotaan dalam himpunan fuzzy) dengan kualitas pengoperasian AC dalam logika fuzzy dapat diilustrasikan sebagai berikut:

a. Fuzzifikasi Suhu Kamar:

Variabel linguistik: Dingin, Sejuk, Normal, Hangat, Panas

Misalnya, jika suhu kamar adalah 25°C:

Dingin: μ Dingin(25) = 0.5 Sejuk: μ Sejuk(25) = 0.5 Normal, Hangat, dan Panas: μ Normal(25) = μ Hangat(25) = μ Panas(25) = 0

b. Fuzzifikasi Tingkat Pendinginan AC:

Variabel linguistik: Rendah, Sedang, Tinggi

Misalnya, dengan aturan fuzzy:

IF Suhu Dingin THEN Tingkat Pendinginan AC Tinggi

IF Suhu Sejuk THEN Tingkat Pendinginan AC Sedang

IF Suhu Normal THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

IF Suhu Hangat dan Panas THEN Tingkat Pendinginan AC Rendah

Hasil fuzzifikasi akan memberikan derajat keanggotaan untuk setiap tingkat pendinginan AC berdasarkan aturan fuzzy dan tingkat keanggotaan suhu kamar.

C. Hubungan dengan Kualitas Pengoperasian AC:

Tingkat keanggotaan suhu kamar dan tingkat pendinginan AC akan memberikan informasi tentang seberapa baik AC dioperasikan pada kondisi suhu tertentu. Misalnya, jika suhu kamar sangat tinggi (misalnya, μPanas(25) = 0.8), maka tingkat pendinginan AC yang direkomendasikan dapat tinggi.

Sebaliknya, jika suhu kamar cukup sejuk (misalnya, μ Sejuk(25) = 0.7), maka tingkat pendinginan AC yang direkomendasikan mungkin sedang.

d. Defuzzifikasi:

Setelah fuzzifikasi dan inferensi, nilai defuzzifikasi akan menghasilkan nilai crisp yang dapat diinterpretasikan sebagai tindakan yang harus diambil oleh sistem, misalnya, nilai pada skala 1 hingga 10 untuk tingkat kecepatan atau pendinginan AC.

Sangat diharapkan bahwa ilustrasi sebelumnya membantu memahami bagaimana tingkat keanggotaan dalam himpunan fuzzy berkontribusi pada proses pengambilan keputusan dalam sistem logika fuzzy AC. Namun, fungsi keanggotaan dan aturan fuzzy yang digunakan harus disesuaikan dengan karakteristik sistem dan preferensi pengguna untuk mencapai hasil yang diinginkan.

B. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Apa tujuan dari sistem logika fuzzy AC?
- 2. Apakah nilai defuzzifikasi selalu memiliki interpretasi langsung sebagai "bagus" atau "optimal"?
- 3. Apa faktor-faktor yang perlu dipertimbangkan untuk menilai apakah nilai defuzzifikasi adalah "bagus" atau "optimal"?
- 4. Dalam contoh sistem kontrol kipas elektrik, apakah nilai defuzzifikasi 4.17 dapat dianggap "bagus" atau "optimal"?
- 5. Jika nilai defuzzifikasi tersebut tidak dianggap "bagus" atau "optimal", apa nilai defuzzifikasi yang lebih baik untuk aplikasi tersebut?
- 6. Bagaimana cara menentukan fungsi keanggotaan yang tepat untuk variabel input dan output dalam sistem logika fuzzy?
- 7. Bagaimana cara mengoptimalkan kinerja sistem logika fuzzy?
- 8. Apakah ada faktor-faktor lain yang perlu dipertimbangkan dalam menilai apakah kecepatan kipas 4.17 optimal untuk suhu ruangan 25°C?
- Bagaimana cara menentukan konteks dan kriteria evaluasi untuk aplikasi sistem logika fuzzy?
- 10. □Bagaimana cara mempertimbangkan faktor-faktor tambahan, seperti efisiensi energi, kenyamanan penghuni, atau spesifikasi teknis tertentu, dalam evaluasi nilai defuzzifikasi?
- 11. Apa peluang dan tantangan penggunaan logika fuzzy dalam pengoperasian AC di masa depan?
- 12. Bagaimana hubungan antara tingkat keanggotaan suhu kamar dan tingkat keanggotaan tingkat pendinginan AC dengan kualitas pengoperasian AC?
- 13. Bagaimana sistem logika fuzzy AC dapat berkontribusi pada pembangunan berkelanjutan?
- 14. Apakah ada penelitian masa depan yang perlu dilakukan untuk mengkaji lebih lanjut korelasi nilai fuzzifikasi dengan kualitas pengoperasian AC?

15. Apakah ada parameter lain yang dapat memengaruhi kualitas pengoperasian AC selain nilai fuzzifikasi?

C. REFERENSI

- Adrial, R. (2018). Fuzzy Logic Modeling Metode Sugeno Pada Penentuan Tipe Diabetes Melitus Menggunakan MATLAB. *Jurnal Ilmiah Informatika*, *6*(1), 62–68.
- Aji, B. (2023). Fuzzy Logic of Sugeno Method for Controlling Line Follower Mobile Robot. 15(2), 283–289.
- Astuti, D. P., & Mashuri. (2020). Penerapan Metode Fuzzy Tsukamoto dan Fuzzy Sugeno Dalam Penentuan Harga Jual Sepeda Motor. *UNNES Journal of Mathematics*, 1(2252), 75–84.
- Dorteus, L. R. (2015). Penerapan Logika Fuzzy Metode Sugeno Berdasarkan Data Persediaan Dan Jumlah Permintaan (Studi Kasus : Pabrik Roti Sarinda Ambon). *Jurnal Ilmu Matematika Dan Terapan*, 9(2), 121–134.

 https://ojs3.unpatti.ac.id/index.php/barekeng/article/view/289/249
- Fajar Rohman Hariri. (2016). Penerapan Metode Fuzzy Sugeno Dalam Pendaftaran Siswa Baru di SDN Sonopatik 1 Nganjuk. *Teknik Informatika, Universitas Nusantara PGRI Kediri*, *3*(1), 41–46. Penerapan Metode Fuzzy Sugeno Dalam Pendaftaran Siswa Baru di SDN Sonopatik 1 Nganjuk
- Hakim, M. F. Al, Fajriati, N., & Pratama, R. N. (2023). Heart Disease Diagnosis Using Tsukamoto Fuzzy Method. *Journal of Advances in Information Systems and Technology*, *5*(1), 12–22. https://doi.org/10.15294/jaist.v5i1.67565
- Indrawati, H., Trihastuti, D., Jurusan, A., & Elektro, T. (2013). *Kontrol Fuzzy Takagi-Sugeno Berbasis Sistem Servo Tipe 1 untuk Sistem Pendulum-Kereta*. 2(2).
- Jonson Manurung, J. M., Bosker Sinaga, B. S., Paska Marto Hasugian, P. M. H., Logaraj, L., & Sethu Ramen, S. R. (2022). Analisis Algoritma C4.5 Dan Fuzzy Sugeno Untuk Optimasi Rule Base Fuzzy. *Jurnal Sistem Informasi Dan Ilmu Komputer Prima(JUSIKOM PRIMA)*, 5(2), 166–171. https://doi.org/10.34012/jurnalsisteminformasidanilmukomputer.v5i2.2488
- Mambu, J. G. Z., Pitra, D. H., Rizki, A., Ilmi, M., Nugroho, W., Leuwol, N. V, Muh, A., & Saputra, A. (2023). Pemanfaatan Teknologi Artificial Intelligence (AI) Dalam

- Menghadapi Tantangan Mengajar Guru di Era Digital. *Journal on Education*, *06*(01), 2689–2698. https://www.jonedu.org/index.php/joe/article/view/3304
- Muntashir, A. A., Purwanto, E., & Nugraha, S. D. (2020). Pengembangan Sugeno Fuzzy Model Dalam Pengaturan Kecepatan Motor Induksi Tiga Fasa Menggunakan V/F Scalar Control. *PoliGrid*, *1*(2), 65. https://doi.org/10.46964/poligrid.v1i2.379
- Nugraha, E., Wibawa, A. P., Hakim, M. L., Kholifah, U., Dini, R. H., & Irwanto, M. R. (2019). Implementation of fuzzy tsukamoto method in decision support system of journal acceptance. *Journal of Physics: Conference Series*, 1280(2), 0–6. https://doi.org/10.1088/1742-6596/1280/2/022031
- Sakinah, S., Widiastiwi, Y., & Zaidiah, A. (2020). Implementasi Metode Fuzzy Sugeno Pada Proses Penyiangan Koleksi Buku di Perpustakaan Universitas Indonesia. Seminar Nasional Mahasiswa Bidang Ilmu Komputer Dan Aplikasinya, 1(2), 622–636.
- Saputri, A. D., Ramadhani, R. D., & Adhitama, R. (2019). Logika Fuzzy Sugeno Untuk Pengambilan Keputusan Dalam Penjadwalan Dan Pengingat Service Sepeda Motor. *Journal of Informatics, Information System, Software Engineering and Applications* (INISTA), 2(1), 49–55. https://doi.org/10.20895/inista.v2i1.95
- Tundo, T. (2021). Kinerja Logika Fuzzy Sugeno dalam Menangani Prediksi Kain Tenun dengan Kombinasi Random Tree dalam Membangun Rule. *Jurnal Nasional Pendidikan Teknik Informatika (JANAPATI)*, 10(2), 67. https://doi.org/10.23887/janapati.v10i2.29081

PERTEMUAN KE 10 SISTEM PAKAR – EXPERTS SYSTEM

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke10 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan system pakar dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

Sistem pakar adalah suatu jenis sistem komputer yang dirancang untuk meniru kemampuan dan pengetahuan seorang pakar manusia dalam suatu bidang tertentu. Tujuan utama dari sistem pakar adalah memberikan solusi atau jawaban kepada masalah atau pertanyaan yang spesifik dalam bidang pengetahuan tertentu tanpa harus melibatkan seorang pakar manusia secara langsung. Berikut adalah beberapa komponen utama dan karakteristik dari sistem pakar:

A. Pengetahuan (Knowledge Base):

Fakta dan Aturan : Sistem pakar memerlukan pengetahuan yang cukup dari suatu bidang tertentu. Pengetahuan ini biasanya direpresentasikan dalam bentuk fakta dan aturan. Fakta adalah informasi dasar tentang subjek, sedangkan aturan adalah pernyataan logis yang menghubungkan fakta-fakta tersebut.

B. Mesin Inferensi:

Pemrosesan Pengetahuan: Mesin inferensi adalah komponen yang bertanggung jawab untuk menerapkan aturan-aturan pada fakta-fakta yang ada dalam pengetahuan. Ini mirip dengan cara seorang pakar manusia melakukan penalaran untuk mencapai kesimpulan atau solusi.

C. Antarmuka Pengguna:

Komunikasi dengan Pengguna: Sistem pakar umumnya memiliki antarmuka pengguna yang memungkinkan pengguna berinteraksi dengan sistem. Pengguna dapat memberikan informasi atau pertanyaan, dan sistem akan memberikan jawaban atau solusi berdasarkan pengetahuan yang dimilikinya.

D. Penjelasan (Explanation Facility):

Kemampuan untuk Memberikan Penjelasan : Sistem pakar sering dilengkapi dengan fasilitas penjelasan yang memungkinkan pengguna memahami alasan di balik solusi atau kesimpulan yang diberikan oleh sistem.

E. Manajemen Pengetahuan:

Pemeliharaan dan Pembaruan: Karena pengetahuan dalam suatu bidang dapat berubah seiring waktu, sistem pakar juga membutuhkan kemampuan untuk memelihara dan memperbarui pengetahuan yang dimilikinya.

Contoh penerapan sistem pakar dapat ditemukan dalam berbagai bidang, seperti kedokteran (diagnosis penyakit), keuangan (analisis risiko investasi), teknik (perawatan mesin), dan banyak lagi. Keunggulan utama sistem pakar adalah kemampuannya untuk memberikan solusi atau rekomendasi berdasarkan pengetahuan khusus dalam waktu yang relatif cepat dan tanpa melibatkan seorang pakar manusia secara langsung. Berikut, akan dibahas lebih jelas tentang Pengetahuan (Knowledge Base) dan Sistem Pakar (SP).

1. Pengetahuan (Knowledge Base)

Definisi: Fakta adalah informasi dasar atau keterangan mengenai suatu bidang pengetahuan. Ini bisa berupa data, deskripsi, atau informasi dasar lainnya.

Contoh: Dalam sistem pakar kedokteran, fakta bisa berupa gejala-gejala penyakit, parameter medis, atau informasi tentang obat-obatan.

a. Aturan:

Definisi: Aturan adalah pernyataan logis yang menghubungkan fakta-fakta dan membimbing proses pengambilan keputusan dalam sistem pakar.

Contoh: Aturan dalam sistem pakar kedokteran bisa berbunyi seperti "Jika pasien memiliki demam, batuk, dan pilek, maka mungkin mengalami flu."

b. Struktur Pengetahuan:

Definisi: Pengetahuan dapat disusun dalam struktur yang terorganisir untuk memudahkan pengelolaan dan pemrosesan oleh sistem pakar.

Contoh: Dalam sistem pakar otomotif, struktur pengetahuan dapat mencakup informasi tentang bagian-bagian mobil, gejala masalah, dan solusi yang mungkin.

c. Perubahan dan Pembaruan:

Definisi: Pengetahuan dalam knowledge base dapat berubah seiring waktu. Oleh karena itu, sistem pakar perlu memiliki mekanisme untuk pemeliharaan dan pembaruan pengetahuan.

Contoh: Dalam sistem pakar cuaca, jika ada perubahan data cuaca atau perkiraan, knowledge base perlu diperbarui agar informasinya tetap akurat.

2. Sistem Pakar (SP):

a. Tujuan:

Definisi: Sistem Pakar adalah jenis program komputer yang dirancang untuk meniru kemampuan dan pengetahuan seorang pakar manusia dalam suatu bidang tertentu.

Contoh: Sistem pakar diagnostik medis yang dapat memberikan rekomendasi diagnosis berdasarkan gejala yang dilaporkan oleh pasien.

b. Komponen Utama:

Knowledge Base (Basis Pengetahuan): Tempat di mana pengetahuan disimpan, termasuk fakta-fakta dan aturan-aturan.

Mesin Inferensi: Bertanggung jawab untuk memproses pengetahuan dan menghasilkan solusi atau jawaban.

Antarmuka Pengguna: Fasilitas yang memungkinkan interaksi antara pengguna dan sistem pakar.

Penjelasan (Explanation Facility): Mampu memberikan penjelasan tentang cara sistem mencapai suatu kesimpulan.

c. Penerapan:

Definisi: Sistem pakar dapat diterapkan dalam berbagai bidang seperti kedokteran, keuangan, manufaktur, dan lainnya untuk memberikan solusi atau rekomendasi berdasarkan pengetahuan khusus.

Contoh: Sistem pakar dalam industri manufaktur yang membantu dalam perbaikan mesin dengan menganalisis gejala dan memberikan solusi yang tepat.

d. Keunggulan:

Definisi: Keunggulan sistem pakar melibatkan kecepatan, konsistensi, dan ketersediaan 24/7 dalam memberikan solusi atau rekomendasi tanpa keterbatasan manusia.

Contoh: Sistem pakar diagnostik medis dapat memberikan hasil lebih cepat daripada seorang dokter manusia karena dapat memproses banyak informasi dalam waktu singkat.

Dengan menggabungkan pengetahuan yang baik dalam knowledge base dengan mesin inferensi yang efektif, sistem pakar dapat menjadi alat yang sangat berguna dalam mendukung pengambilan keputusan di berbagai bidang.

2. Mesin Inferensi

Mesin Inferensi adalah komponen kunci dalam sistem pakar yang bertanggung jawab untuk melakukan penalaran atau pengambilan keputusan berdasarkan pengetahuan yang ada dalam knowledge base. Mesin inferensi menggunakan aturan-aturan logis untuk memproses informasi yang diberikan dan menghasilkan kesimpulan atau solusi. Ini mirip dengan cara seorang pakar manusia membuat keputusan berdasarkan pengetahuan dan pengalaman yang dimilikinya. Berikut adalah beberapa komponen dan konsep utama dalam mesin inferensi:

a. Aturan:

Aturan merupakan pernyataan logis yang menyatakan hubungan antara faktafakta dalam pengetahuan. Aturan biasanya terdiri dari kondisi (if) dan tindakan (then). Misalnya, "Jika kondisi A dan B terpenuhi, maka lakukan tindakan C."

b. Fakta:

Fakta adalah informasi dasar yang ada dalam knowledge base. Fakta-fakta ini digunakan oleh mesin inferensi untuk memeriksa apakah kondisi aturan terpenuhi atau tidak.

c. Inferensi:

Proses inferensi melibatkan penerapan aturan-aturan pada fakta-fakta yang ada untuk mencapai suatu kesimpulan atau solusi. Mesin inferensi melakukan penalaran logis untuk menentukan langkah-langkah yang harus diambil berdasarkan informasi yang diberikan.

d. Rantai Inferensi:

Beberapa aturan mungkin harus diterapkan secara berurutan atau berulang untuk mencapai kesimpulan yang akhir. Rantai inferensi menggambarkan langkahlangkah inferensi yang diambil oleh sistem.

Contoh dalam Kehidupan Sehari-hari:

Mari kita ambil contoh sistem pakar diagnostik medis dalam kehidupan sehari-hari:

Aturan:

"Jika pasien mengalami demam, batuk, dan nyeri tenggorokan, maka kemungkinan besar mengalami flu."

Fakta:

Pasien melaporkan demam, batuk, dan nyeri tenggorokan.

Inferensi:

Mesin inferensi akan menerapkan aturan tersebut pada fakta yang diberikan.

Kesimpulan: "Pasien kemungkinan besar mengalami flu."

Dalam contoh ini, mesin inferensi menggunakan aturan untuk menghubungkan gejala-gejala (fakta) dengan diagnosis (kesimpulan). Proses ini mirip dengan cara seorang dokter manusia menganalisis gejala pasien untuk mencapai diagnosis tertentu. Mesin inferensi memainkan peran penting dalam memastikan bahwa sistem pakar dapat memberikan solusi atau rekomendasi yang sesuai dengan pengetahuan yang ada.

Mesin Inferensi adalah komponen kunci dalam sistem pakar yang bertanggung jawab untuk melakukan penalaran atau pengambilan keputusan berdasarkan pengetahuan yang ada dalam knowledge base. Mesin ini menggunakan aturan-aturan logis untuk memproses informasi dan menghasilkan kesimpulan atau solusi. Dengan kata lain, mesin inferensi menyusun suatu rangkaian logika untuk mencapai

kesimpulan dari fakta-fakta yang ada. Berikut adalah beberapa konsep utama yang terkait dengan mesin inferensi:

Aturan: Aturan-aturan merupakan pernyataan logis yang menghubungkan kondisi (if) dengan tindakan atau kesimpulan (then). Contohnya: "Jika cuaca hujan, maka bawa payung."

Fakta:

Fakta-fakta adalah informasi dasar yang diberikan kepada mesin inferensi. Contohnya: "Cuaca saat ini hujan."

Inferensi:

Proses penerapan aturan-aturan pada fakta-fakta untuk mencapai suatu kesimpulan atau tindakan tertentu. Contohnya: Inferensi yang menghasilkan kesimpulan "Bawa payung."

Rantai Inferensi:

Beberapa aturan mungkin harus diaplikasikan secara berurutan atau saling terkait untuk mencapai kesimpulan akhir. Contohnya: "Jika cuaca hujan dan tidak ada payung, maka belilah payung."

Contoh dalam Kehidupan Sehari-hari:

Mari kita ambil contoh dari sistem pakar dalam bidang cuaca:

Aturan:

"Jika suhu di bawah 20 derajat Celsius dan ada awan, maka kemungkinan hujan tinggi."

Fakta:

Sistem mendapatkan data suhu saat ini adalah 18 derajat Celsius dan terdapat awan di langit.

Inferensi:

Mesin inferensi menerapkan aturan pada fakta yang ada.

Kesimpulan: "Kemungkinan besar akan hujan."

Dalam hal ini, mesin inferensi menggunakan aturan dan fakta cuaca untuk menghasilkan kesimpulan tentang kemungkinan hujan. Analogi ini mencerminkan cara manusia membuat keputusan berdasarkan informasi yang mereka terima. Mesin

inferensi dalam sistem pakar memungkinkan komputer untuk melakukan penalaran serupa, memproses informasi dan mengambil keputusan berdasarkan pengetahuan yang telah diimplementasikan.

Antarmuka Pengguna (User Interface atau disingkat UI) adalah titik kontak antara pengguna dan suatu sistem. Antar muka pengguna mencakup elemen-elemen yang memungkinkan pengguna berinteraksi dengan dan mengontrol sistem. UI dapat berupa antarmuka grafis, teks, suara, atau kombinasi dari berbagai elemen ini. Contoh Antar Muka Pengguna (UI) dengan Penjelasan:

Antarmuka Pengguna Grafis (GUI):

Definisi: GUI menggunakan elemen-elemen grafis seperti ikon, tombol, dan jendela untuk memfasilitasi interaksi pengguna dengan sistem.

Contoh: Antarmuka Windows atau macOS pada komputer. Pengguna dapat berinteraksi dengan sistem menggunakan mouse dan ikon-ikon yang terdapat di layar.

Antarmuka Pengguna Berbasis Teks:

Definisi: Antarmuka yang berfokus pada penggunaan teks atau karakter untuk berinteraksi dengan sistem.

Contoh: Command Line Interface (CLI) di sistem operasi Unix atau Linux. Pengguna memasukkan perintah teks untuk menjalankan tugas atau mengakses fungsi sistem.

Antarmuka Pengguna Web:

Definisi: UI yang diakses melalui browser web dan menggunakan elemen-elemen web seperti formulir, tombol, dan hyperlink.

Contoh: Halaman web pada browser seperti Google Search. Pengguna dapat memasukkan kata kunci dalam formulir dan berinteraksi dengan hasil pencarian menggunakan antarmuka web.

Antarmuka Pengguna Mobile:

Definisi: UI yang dirancang khusus untuk perangkat seluler, seperti ponsel pintar atau tablet.

Contoh: Aplikasi Facebook pada smartphone. Pengguna dapat menggulir layar, menyentuh ikon, dan menggunakan berbagai elemen antarmuka yang dioptimalkan untuk layar sentuh perangkat mobile.

Antarmuka Pengguna Suara:

Definisi: Pengguna berinteraksi dengan sistem menggunakan perintah suara.

Contoh: Asisten virtual seperti Siri pada perangkat Apple atau Google Assistant pada perangkat Android. Pengguna memberikan perintah suara untuk menjalankan fungsi atau mendapatkan informasi.

Antarmuka Pengguna Virtual Reality (VR):

Definisi: UI yang menciptakan pengalaman interaktif tiga dimensi.

Contoh: Aplikasi permainan atau simulasi menggunakan headset VR. Pengguna dapat berinteraksi dengan dunia virtual menggunakan gerakan tubuh atau kontroler khusus.

Antarmuka pengguna memiliki peran penting dalam menyediakan pengalaman yang mudah digunakan dan intuitif bagi pengguna. Berbagai jenis antarmuka ini digunakan sesuai dengan kebutuhan dan konteks penggunaan, dan peran mereka adalah memfasilitasi komunikasi antara manusia dan sistem.

3. Fasilitas Penjelasan Dalam Sistem Pakar

Didefinisikan sebagai komponen yang memungkinkan sistem memberikan penjelasan atau argumen terkait dengan proses pengambilan keputusan yang dilakukan oleh mesin inferensi. Ini membantu pengguna memahami mengapa suatu rekomendasi atau kesimpulan tertentu diberikan oleh sistem pakar. Contoh Fasilitas Penjelasan dalam Sistem Pakar adalah misalkan kita memiliki sistem pakar diagnostik medis yang membantu dalam menganalisis gejala-gejala dan memberikan diagnosis. Setelah menganalisis gejala pasien, sistem ini mungkin memberikan rekomendasi atau diagnosis tertentu, dan fasilitas penjelasan akan memberikan informasi lebih lanjut tentang alasan di balik rekomendasi tersebut.

Skenario:

 Contoh: Seorang pasien melaporkan gejala seperti demam, sakit kepala, dan nyeri otot.

Rekomendasi dari Sistem Pakar:

Sistem Pakar memberikan rekomendasi bahwa pasien kemungkinan mengalami flu.

Fasilitas Penjelasan: Menjelaskan, "Berdasarkan gejala yang dilaporkan, diagnosis flu diberikan karena demam, sakit kepala, dan nyeri otot adalah gejala khas flu. Selain itu, berdasarkan data historis, musim saat ini memiliki peningkatan kasus flu."

Dengan fasilitas penjelasan, pengguna (atau dokter, dalam kasus medis) dapat memahami proses berpikir yang dilakukan oleh sistem pakar. Ini membuka transparansi dan membantu meningkatkan kepercayaan pengguna terhadap rekomendasi atau keputusan yang diberikan oleh sistem. Fasilitas penjelasan juga bermanfaat dalam situasi di mana keputusan sistem mempengaruhi aspek kehidupan yang kritis, seperti diagnosis medis atau pengelolaan risiko keuangan.

Manajemen Pengetahuan dalam Sistem Pakar (SP) merujuk pada proses pengelolaan pengetahuan yang ada dalam sistem. Ini mencakup pembuatan, pemeliharaan, dan pembaruan pengetahuan untuk memastikan bahwa sistem dapat memberikan rekomendasi atau solusi yang akurat dan relevan. Contoh Manajemen Pengetahuan dalam Sistem Pakar. Misalkan kita memiliki Sistem Pakar untuk mendeteksi masalah pada jaringan komputer. Manajemen pengetahuan dalam konteks ini mencakup pengelolaan informasi terkait gejala, penyebab, dan solusi yang berkaitan dengan masalah jaringan.

Pembuatan Pengetahuan:

Ahli jaringan menyumbangkan pengetahuannya tentang gejala yang mungkin terjadi, faktor penyebab masalah, dan solusi yang tepat.

Struktur Pengetahuan:

Informasi disusun dalam struktur yang terorganisir, seperti aturan-aturan logika atau basis data yang mencakup gejala, penyebab, dan solusi.

Pemeliharaan Pengetahuan:

Tim IT terus memperbarui pengetahuan sistem pakar sesuai dengan perubahan teknologi, tren, atau karakteristik baru dalam masalah jaringan.

Pembaruan Pengetahuan:

Jika muncul masalah baru atau solusi terbaru, manajemen pengetahuan memastikan informasi baru ini dimasukkan ke dalam sistem.

Pengelolaan Perubahan:

Jika ada pembaruan perangkat lunak atau perubahan konfigurasi dalam jaringan, manajemen pengetahuan memastikan bahwa pengetahuan sistem pakar disesuaikan.

Dengan manajemen pengetahuan yang efektif, Sistem Pakar dapat tetap relevan dan responsif terhadap perubahan dalam lingkungan atau bidang pengetahuannya. Proses ini memastikan bahwa pengetahuan yang digunakan oleh sistem selalu akurat, mutakhir, dan dapat diandalkan untuk memberikan solusi atau rekomendasi yang optimal.

4. Operasionalisasi Sistem Pakar Dalam Bidang Hukum

Bagaimana operasionalisasi sistem pakar dalam bidang hukum seperti di AS dan sistem pakar dalam bidang hukum dapat dioperasionalkan dengan menggunakan pendekatan yang sistematis dan terstruktur. Berikut adalah langkah-langkah umum untuk mengoperasionalkan sistem pakar dalam bidang hukum, seperti di AS:

a. Identifikasi Masalah Hukum Spesifik:

Tentukan area hukum yang akan menjadi fokus sistem pakar, seperti hukum perdata, pidana, atau perusahaan.

b. Identifikasi masalah-masalah hukum yang umum terjadi dalam area tersebut.

Kumpulkan Basis Pengetahuan:

Kumpulkan data dan informasi hukum yang relevan dari sumber-sumber otoritatif, seperti kasus hukum, putusan pengadilan, peraturan, dan hukum yang berlaku. Organisasikan dan strukturkan basis pengetahuan agar dapat diakses dengan mudah oleh sistem pakar.

c. Identifikasi Aturan Hukum:

Gali aturan-aturan hukum yang terkait dengan masalah-masalah hukum yang diidentifikasi.

Identifikasi pola-pola atau kriteria yang dapat digunakan untuk menentukan solusi atau jawaban terhadap masalah hukum.

d. Pembuatan Sistem Inferensi:

Gunakan aturan-aturan hukum yang telah diidentifikasi untuk membuat sistem inferensi. Sistem ini akan menentukan solusi atau rekomendasi berdasarkan informasi yang dimasukkan.

e. Pengembangan Antarmuka Pengguna:

Desain antarmuka pengguna yang intuitif dan mudah digunakan untuk interaksi dengan sistem pakar.

Berikan pengguna kemampuan untuk memasukkan informasi tentang kasus hukum tertentu dan menerima rekomendasi atau solusi.

f. Validasi dan Evaluasi:

Uji sistem pakar dengan menggunakan data kasus hukum yang telah diketahui hasilnya. Evaluasi tingkat keakuratan dan konsistensi sistem pakar. Lakukan Perbaikan dan Pemeliharaan dan Perbarui basis pengetahuan secara berkala untuk mencerminkan perubahan dalam hukum atau peraturan.

Perbaiki bug atau kelemahan yang mungkin ditemukan selama penggunaan sistem pakar dan lakukan pelatihan pengguna serta sediakan pelatihan kepada pengguna agar mereka dapat memahami cara menggunakan sistem pakar dengan efektif.

Sistem pakar dalam bidang hukum dapat memberikan bantuan dalam analisis kasus, memberikan rekomendasi hukum, atau memberikan panduan pada tahap awal proses hukum. Penting untuk memastikan bahwa sistem ini dikelola dan diperbarui secara teratur untuk mempertahankan relevansinya dengan perkembangan hukum. Sistem pakar dalam bidang trading emas bertujuan untuk memberikan analisis dan rekomendasi berdasarkan pengetahuan dan aturan-aturan yang ada di pasar emas.

5. Operasionalisasi Sistem Pakar Dalam Perdagangan Emas

Beberapa komponen dan prinsip dasar yang terlibat dalam operasionalisasi sistem pakar dalam trading emas:

1. Basis Pengetahuan:

Kumpulkan pengetahuan tentang pasar emas, termasuk faktor-faktor yang memengaruhinya seperti faktor fundamental (misalnya, data ekonomi, kebijakan moneter), faktor teknis (grafik harga, indikator teknis), dan berita-berita terkini yang dapat memengaruhi harga emas.

2. Aturan-Aturan Trading:

Identifikasi aturan-aturan trading yang efektif berdasarkan analisis teknis dan fundamental. Aturan-aturan ini dapat mencakup sinyal beli atau jual berdasarkan pola grafik, indikator teknis seperti RSI (Relative Strength Index) atau moving averages, dan faktor-faktor lainnya.

3. Sistem Inferensi:

Bangun sistem inferensi yang dapat mengevaluasi informasi yang diberikan oleh trader atau data pasar. Atur aturan inferensi untuk mengambil keputusan berdasarkan kondisi pasar saat ini dan memprediksi pergerakan harga emas.

4. Pengumpulan Data dan Input:

Integrasikan sistem dengan sumber data pasar emas terkini, seperti harga emas saat ini, volume perdagangan, dan berita-berita terbaru. Berikan kemampuan pada sistem untuk menerima input dari trader, seperti tujuan investasi, toleransi risiko, dan preferensi pribadi.

5. Antarmuka Pengguna:

Desain antarmuka pengguna yang memungkinkan trader untuk berinteraksi dengan sistem dengan mudah. Berikan laporan dan visualisasi data yang memudahkan pemahaman analisis pasar yang diberikan oleh sistem.

6. Evaluasi Kinerja:

Tentukan metrik evaluasi kinerja sistem, seperti tingkat akurasi, rasio risiko-reward, dan return on investment (ROI). Lakukan uji coba pada data historis untuk mengevaluasi sejauh mana sistem pakar dapat menghasilkan keputusan yang menguntungkan.

7. Perbaikan dan Pemeliharaan:

Perbarui basis pengetahuan dan aturan-aturan trading secara berkala berdasarkan perubahan kondisi pasar dan tren. Identifikasi dan perbaiki kelemahan atau kekurangan sistem pakar melalui umpan balik dari trader atau hasil evaluasi kinerja. Sistem pakar dalam trading emas dapat membantu trader membuat keputusan yang lebih informasional dan terukur. Namun, penting untuk diingat bahwa pasar keuangan selalu berisiko, dan keputusan trading sebaiknya tidak hanya bergantung pada sistem pakar saja, melainkan juga mempertimbangkan faktor-faktor lain dan risiko yang terkait. SP adalah sistem pakar.

6. Kesehatan Penyakit Jantung

Berkaitan dengan kesehatan penyakit jantung, sistem pakar dapat digunakan untuk membantu dalam diagnosis, perawatan, dan manajemen penyakit jantung. Berikut adalah beberapa cara operasional sistem pakar dalam konteks tersebut:

- 1. Diagnosis: Sistem pakar dapat membantu dalam proses diagnosis penyakit jantung dengan menganalisis gejala yang dilaporkan oleh pasien. Berdasarkan informasi ini, sistem dapat memberikan rekomendasi terkait kemungkinan penyakit jantung yang mungkin terjadi.
- 2. Perencanaan Perawatan: Setelah diagnosis, sistem pakar dapat membantu merencanakan perawatan yang sesuai dengan kondisi spesifik pasien. Ini melibatkan rekomendasi obat-obatan, prosedur medis, dan perubahan gaya hidup yang diperlukan.
- 3. Manajemen Penyakit: Sistem pakar dapat membantu dalam manajemen jangka panjang penyakit jantung dengan memberikan saran terkait pengelolaan gejala, pemantauan kesehatan, dan penyesuaian perawatan seiring waktu.
- 4. Edukasi Pasien: SP dapat memberikan informasi edukatif kepada pasien mengenai penyakit jantung, faktor risiko, dan langkah-langkah pencegahan. Hal ini dapat meningkatkan pemahaman pasien dan membantu mereka mengambil keputusan yang lebih baik terkait perawatan dan gaya hidup.

5. Pemantauan dan Evaluasi: Sistem pakar dapat melakukan pemantauan terusmenerus terhadap kondisi pasien dan memberikan evaluasi berkala. Ini membantu dalam mendeteksi perubahan kondisi atau respons terhadap perawatan, sehingga dapat dilakukan penyesuaian jika diperlukan.

Penting untuk dicatat bahwa meskipun sistem pakar dapat memberikan dukungan yang berharga, mereka sebaiknya tidak menggantikan peran profesional medis. Sebaiknya, sistem ini harus digunakan sebagai alat bantu untuk membantu dokter dan tenaga kesehatan dalam membuat keputusan yang lebih baik. Diagnosis penyakit jantung oleh Sistem Pakar (SP) melibatkan analisis berbagai informasi, termasuk gejala, riwayat kesehatan, dan hasil tes diagnostik. Berikut adalah langkahlangkah umum yang bisa dilibatkan dalam proses tersebut:

1. Pengumpulan Data:

- Gejala: SP akan meminta pengguna (pasien atau tenaga kesehatan) untuk memberikan informasi tentang gejala yang mereka alami, seperti nyeri dada, sesak napas, atau kelelahan.
- Riwayat Kesehatan: Sistem akan mengumpulkan data tentang riwayat medis pasien, termasuk faktor risiko seperti riwayat merokok, hipertensi, atau diabetes.

2. Analisis Gejala dan Riwayat:

 SP akan menganalisis gejala yang dilaporkan oleh pengguna dan membandingkannya dengan database pengetahuan yang dimilikinya. Ini bisa mencakup pola gejala khas yang terkait dengan penyakit jantung.

3. Pertanyaan Kedetailan:

• Sistem pakar mungkin mengajukan pertanyaan lebih lanjut untuk mendapatkan informasi yang lebih rinci atau mengklarifikasi gejala yang dilaporkan.

4. Pemeriksaan Fisik Virtual:

• Jika ada informasi fisik yang dapat diukur secara virtual (misalnya, tekanan darah atau denyut jantung), SP dapat mengintegrasikan data ini dalam analisisnya.

5. Interpretasi Hasil Tes:

• Jika ada hasil tes diagnostik yang tersedia (seperti elektrokardiogram (EKG), tes darah, atau pencitraan jantung), SP akan menganalisis dan menginterpretasi hasil tersebut.

6. Penggunaan Algoritma dan Aturan:

• Sistem pakar menggunakan algoritma dan aturan berbasis pengetahuan untuk memproses informasi yang telah dikumpulkan dan memberikan prediksi atau diagnosis. Aturan ini dikembangkan oleh ahli medis dan diintegrasikan ke dalam sistem.

7. Rekomendasi dan Laporan:

• SP akan memberikan rekomendasi berdasarkan hasil analisisnya. Ini bisa termasuk rekomendasi untuk konsultasi lebih lanjut, tes tambahan, atau perencanaan perawatan.

8. Update dan Pemantauan:

• Sistem pakar mungkin dirancang untuk terus memantau kondisi pasien, menerima pembaruan tentang perubahan gejala atau hasil tes, dan memberikan rekomendasi yang diperbarui seiring waktu.

Penting untuk diingat bahwa sistem pakar harus dikembangkan dengan menggunakan pengetahuan medis yang tepat dan terus-menerus diperbarui sesuai dengan perkembangan ilmu kedokteran. Selain itu, hasil diagnosis dari SP sebaiknya selalu diperiksa dan dikonfirmasi oleh profesional medis sebelum mengambil keputusan klinis yang signifikan.

7. Sistem Pakar Edukasi Pasien Penyakit Jantung

Sistem Pakar (SP) dalam konteks edukasi pasien penyakit jantung dapat memberikan informasi yang disesuaikan dengan kebutuhan individu, memberikan panduan tentang manajemen penyakit, dan memberikan rekomendasi gaya hidup sehat. Berikut adalah beberapa cara SP dapat mendukung edukasi pasien penyakit jantung:

1. Penyuluhan Personalisasi:

• SP dapat meminta informasi tentang profil pasien, seperti riwayat kesehatan, gaya hidup, dan preferensi individu. Berdasarkan data ini, SP dapat menyajikan informasi edukatif yang disesuaikan dengan kebutuhan dan tingkat pemahaman pasien.

2. Penjelasan Penyakit dan Faktor Risiko:

• SP dapat memberikan penjelasan rinci tentang penyakit jantung, termasuk penyebab, faktor risiko, dan dampaknya pada tubuh. Ini membantu pasien memahami kondisi mereka dengan lebih baik.

3. Peran Gaya Hidup Sehat:

• SP dapat memberikan rekomendasi terkait perubahan gaya hidup yang dapat membantu mengelola penyakit jantung. Ini melibatkan aspek seperti diet sehat, olahraga teratur, manajemen stres, dan berhenti merokok.

4. Obat dan Perawatan:

• SP dapat menjelaskan jenis obat yang mungkin diresepkan, dosis, efek samping, dan pentingnya kepatuhan pada pengobatan. Informasi ini membantu pasien memahami peran obat dalam pengelolaan penyakit jantung.

5. Pemantauan Diri:

• SP dapat memberikan panduan tentang pemantauan diri, seperti mengukur tekanan darah, memantau kadar gula darah, atau mencatat gejala tertentu. Ini membantu pasien lebih aktif terlibat dalam manajemen kesehatan mereka sendiri.

6. Jadwal Konsultasi dan Tes:

• SP dapat memberikan rekomendasi tentang jadwal konsultasi rutin dengan profesional medis, serta tes diagnostik yang mungkin diperlukan untuk memantau perkembangan penyakit jantung.

7. Konten Multimedia:

• SP dapat menggunakan berbagai format multimedia seperti video, gambar, dan animasi untuk menjelaskan konsep-konsep kompleks dengan cara yang lebih mudah dipahami oleh pasien.

8. Pertanyaan dan Respons:

• SP dapat memberikan kesempatan kepada pasien untuk mengajukan pertanyaan atau menyampaikan kekhawatiran mereka. Sistem dapat merespons dengan informasi tambahan atau memberikan klarifikasi yang diperlukan.

9. Pengingat dan Pemberitahuan:

• SP dapat memberikan pengingat tentang perawatan rutin, pengambilan obat, dan janji temu medis, membantu pasien tetap teratur dalam pengelolaan penyakit jantung mereka.

Penting untuk memastikan bahwa informasi yang disediakan oleh SP akurat, dapat dipahami, dan relevan untuk pasien. Selain itu, SP sebaiknya dirancang untuk memberikan dukungan tambahan dan bukan menggantikan peran profesional medis dalam memberikan edukasi dan dukungan kepada pasien.

9. Sistem Pakar Manajemen Penyakit Jantung

Manajemen penyakit jantung oleh Sistem Pakar (SP) melibatkan pendekatan holistik untuk membantu pasien dalam pengelolaan kondisi kardiovaskular mereka dan berikut adalah beberapa cara SP dapat mendukung manajemen penyakit jantung:

a. Evaluasi Riwayat Medis:

SP dapat mengumpulkan dan menganalisis riwayat medis pasien, termasuk riwayat penyakit jantung, riwayat perawatan, dan faktor risiko. Informasi ini membentuk dasar untuk merancang rencana manajemen yang sesuai.

b. Perencanaan Perawatan Personalisasi:

Berdasarkan data yang dikumpulkan, SP dapat merancang rencana manajemen penyakit yang disesuaikan dengan kebutuhan individu pasien. Ini mencakup pengobatan, perubahan gaya hidup, dan pemantauan kesehatan secara berkala.

c. Optimasi Obat: SP dapat membantu pasien dan profesional medis dalam memilih dan mengatur dosis obat dengan tepat. Ini melibatkan penyesuaian berdasarkan respons pasien, efek samping yang mungkin terjadi, dan perkembangan kondisi.

d. Manajemen Gaya Hidup:

SP dapat memberikan panduan tentang perubahan gaya hidup yang mendukung kesehatan jantung, termasuk rekomendasi terkait diet sehat, olahraga, berhenti merokok, dan manajemen stres.

e. Pemantauan Gejala:

Sistem dapat membantu pasien dalam memantau gejala penyakit jantung mereka. Ini bisa mencakup pendeteksian dini gejala kritis, seperti nyeri dada atau sesak napas, yang memerlukan tindakan segera.

f. Pemantauan Paramedis:

SP dapat memberikan panduan tentang pemantauan paramedis yang melibatkan pengukuran tekanan darah, kadar gula darah, dan parameter kesehatan lainnya. Data ini dapat membantu dalam mengevaluasi keefektifan rencana manajemen.

g. Pengelolaan Faktor Risiko:

Sistem pakar dapat membantu pasien dan profesional kesehatan dalam mengelola faktor risiko yang dapat memperburuk penyakit jantung, seperti hipertensi, diabetes, atau dislipidemia.

h. Edukasi Terus-menerus:

SP dapat memberikan informasi edukatif terus-menerus tentang perkembangan ilmu kedokteran, pengelolaan penyakit jantung, dan cara menjaga kesehatan jantung yang baik.

i. Konsultasi Jarak Jauh:

SP dapat memberikan konsultasi jarak jauh, memberikan rekomendasi dan evaluasi terkait manajemen penyakit jantung tanpa kehadiran fisik di klinik.

j. Rekomendasi Konsultasi Lanjutan:

Berdasarkan pemantauan dan analisis, SP dapat memberikan rekomendasi untuk konsultasi lanjutan dengan profesional kesehatan, terutama jika ada perubahan dalam kondisi pasien.

Penting untuk dicatat bahwa, meskipun SP dapat memberikan bantuan yang berharga, peran profesional medis tetap krusial dalam manajemen penyakit jantung. Konsultasi dan kerjasama dengan dokter atau ahli kesehatan merupakan langkah yang tidak dapat dihindari untuk memastikan bahwa rencana manajemen sesuai dan efektif.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Jelaskan secara detail, penyebab umum penyakit jantung?
- 2. Apa tindakan pencegahan yang perlu diambil untuk mengurangi risiko penyakit jantung?
- 3. Apa pola makan yang disarankan untuk mendukung kesehatan jantung?
- 4. Kapan sebaiknya pasien melakukan kunjungan rutin ke dokter untuk penyakit jantung?
- 5. Bagaimana SP dapat mengidentifikasi pengetahuan awal pasien tentang penyakit jantung dan gaya hidup sehat dengan akurat?
- 6. Bagaimana SP dapat menyajikan informasi edukatif tentang penyakit jantung dengan cara yang mudah dipahami dan menarik bagi pasien?
- 7. Bagaimana SP dapat memastikan bahwa rekomendasi yang diberikan efektif dalam membantu pasien mengelola penyakit jantung?
- 8. Bagaimana SP dapat membantu pasien untuk membuat komitmen untuk menjalani rencana manajemen penyakit?
- 9. Bagaimana SP dapat memantau progres pasien dengan cara yang efektif?
- 10. Bagaimana SP dapat memberikan pembaruan atau perubahan rekomendasi secara proaktif, sebelum pasien mengalami masalah?
- 11. Bagaimana SP dapat memberikan dukungan emosional kepada pasien dengan cara yang tepat?
- 12. Bagaimana SP dapat menggunakan hasil evaluasi untuk meningkatkan layanan SP secara berkelanjutan?
- 13. Bagaimana SP dapat mempertimbangkan faktor-faktor lain yang dapat memengaruhi manajemen penyakit jantung, seperti kondisi kesehatan pasien lainnya, gaya hidup, dan lingkungan?
- 14. Apakah ada potensi risiko atau efek samping dari penggunaan SP?
- 15. Apakah ada tantangan atau hambatan yang perlu dipertimbangkan dalam pengembangan dan penerapan SP untuk edukasi pasien penyakit jantung?

D. REFERENSI

- Hidayat, H., & Kriestanto, D. (2015). Menentukan Jenis Penyakit Dalam Dengan Metode Certainty Factor. *Universitas Respati Yogyakarta; Jurnal Teknologi Informasi*, 1–15.
- Jenny Cahyani, E., & Kosasi, S. (2022). Sistem Pakar Diagnosa Penyakit Refraksi Menggunakan Metode Forward Chaining Berbasis Web. *Jurnal Informatika Progres*, *14*(1), 1–10. https://doi.org/10.56708/progres.v14i1.300
- Muafi, M., Wijaya, A., & Aziz, V. A. (2020). Sistem Pakar Mendiagnosa Penyakit Mata Pada Manusia Menggunakan Metode Forward Chaining. *COREAI: Jurnal Kecerdasan Buatan, Komputasi Dan Teknologi Informasi*, 1(1), 43–49. https://doi.org/10.33650/coreai.v1i1.1669
- Ramadhan, R., Jamaludin, A., & Solehudin, A. (2023). Sistem Pakar Diagnosis Penyakit Berdasarkan Keluhan Saat Kehamilan Menggunakan Metode Forward Chaining Dan Certainty Factor (Studi Kasus: Klinik Alqila). *INFOTECH Journal*, 9(2), 418–430. https://doi.org/10.31949/infotech.v9i2.6320
- Ramdani Rehalat, F. (2021). Sistem Pakar Diagnosa Penyakit Jantung Pada Masyarakat Menggunkan Metode Forward Chaining Berbasis Android (Heart Disease Diagnosis Expert System in Community Using Android-Based Forward Chaining Method). *Jurnal Transit*, 9(12), 73–80. https://transit.ftik.usm.ac.id/uploads/article/VOL9-NO12-DECEMBER-2021/(73-80)JURNAL FIKRI REVISI.pdf
- Salisah, F. N., Lidya, L., & Defit, S. (2015). Sistem Pakar Penentuan Bakat Anak Dengan Menggunakan Metode Forward Chaining. *Jurnal Ilmiah Rekayasa Dan Manajemen Sistem Informasi*, 1(1), 62–66. http://ejournal.uinsuska.ac.id/index.php/RMSI/article/view/1307/pdf 8
- Sandra, R., Zebua, Y., Khairunnisa, M. P., Pd, S., Hartatik, M. C., Si, S., Pariyadi, M. S., Kom Dessy, M., Wahyuningtyas, P., Pd, M., Ahmad, M., & Thantawi, S. T. (2023).

- Fenomena Artificial Intelligence (Ai) (Issue June). www.researchgate.net
- Sesunan, M. F., & Darsin, D. D. (2022). Sistem Pakar Untuk Mendiagnosa Penyakit Gigi Dan Mulut Menggunakan Metode Forward Chaining (Studi Di Rsud Menggala).

 Jurnal Sistem Informasi Dan Sains Teknologi, 4(2).
 https://doi.org/10.31326/sistek.v4i2.1354
- Silmi, M., Sarwoko, E. A., & Chaining, F. (2018). Sistem Pakar Berbasis Web Dan Mobile Web Untuk Mendiagnosis Penyakit Darah Pada Manusia Dengan Menggunakan Metode Inferensi Forward Chaining. *Muhamad Silmih*, *4*, 31–38.
- Solecha, K., Jefi, J.-, Hendri, H., Badri, E., & Haidir, A. (2021). Sistem Pakar Untuk Mendeteksi Kerusakan Komputer Dengan Metode Forward Chaining. *Jurnal Infortech*, 3(2), 164–170. https://doi.org/10.31294/infortech.v3i2.11801
- Susatyono, J. D. (2021). Sistem Pakar: Kajian Konsep & Penerapannya.
- Wijayana, Y. (2020). Sistem Pakar Kerusakan Hardware Komputer Dengan Metode Backward Chaining Berbasis Web. *Media Elektrika*, *12*(2), 99. https://doi.org/10.26714/me.12.2.2019.99-107

PERTEMUAN KE 11 PENGOLAHAN BAHASA ALAMI

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 11 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang pengolahan bahasa alami (*Natural Language Processing, NLP*) dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

1. Pengolahan Bahasa Alami (Natural Languange Processing)

Pengolahan Bahasa Alami adalah salah satu cabang utama dalam bidang kecerdasan buatan (AI) yang fokus pada interaksi antara komputer dan bahasa manusia alami. Tujuannya adalah untuk memungkinkan komputer memahami, memproses, dan menghasilkan bahasa manusia dengan cara yang bermakna. Berikut adalah beberapa aspek utama NLP dalam konteks AI:

a. Pemrosesan Teks:

Tokenisasi: Proses memecah teks menjadi unit-unit yang lebih kecil, seperti kata atau frasa.

Analisis Morfologis: Memahami struktur internal kata, seperti akar kata, imbuhan, dan bentuk lainnya.

Pemrosesan Gramatikal: Memahami struktur sintaksis dari kalimat, termasuk hubungan antar kata.

b. Pemahaman Bahasa:

Semantik: Memahami arti dari kalimat atau teks.

Pragmatik: Memahami konteks dan tujuan dari bahasa yang digunakan.

c. Ekstraksi Informasi:

Nama Entitas: Mengidentifikasi entitas seperti orang, tempat, organisasi, tanggal, dan lainnya dalam teks.

Relasi: Menemukan hubungan antara entitas-entitas yang diidentifikasi.

d. Pemrosesan Bahasa Alami Terkini:

Chatbots dan Asisten Virtual: Membangun sistem yang dapat berinteraksi dan merespons pertanyaan manusia.

Penerjemahan Otomatis: Menerjemahkan teks dari satu bahasa ke bahasa lain secara otomatis.

Ringkasan Otomatis: Menghasilkan ringkasan dari teks panjang.

e. Penghasilan Teks:

Generasi Teks: Menghasilkan teks baru berdasarkan pemahaman komputer terhadap bahasa.

f. Pemrosesan Sentimen:

Analisis Sentimen: Menentukan sentimen (positif, negatif, netral) dari teks.

g. Pengenalan Suara:

Speech-to-Text (STT): Mengubah ucapan manusia menjadi teks tertulis.

Text-to-Speech (TTS): Mengubah teks menjadi suara.

h. Model Pembelajaran Mesin:

Deep Learning: Banyaknya penggunaan model seperti Transformer dalam tugas-tugas NLP yang memerlukan pemahaman konteks yang kompleks.

NLP terus berkembang seiring waktu, dan banyak inovasi terbaru, terutama yang melibatkan teknologi pembelajaran mesin, telah membawa kemajuan yang signifikan dalam kemampuan komputer untuk berinteraksi dengan bahasa manusia secara semakin kompleks.

1. Tokenisasi dalam pemrosesan teks adalah proses memecah teks menjadi unitunit yang lebih kecil, yang disebut sebagai "token." Token bisa berupa kata, frasa, atau bahkan karakter, tergantung pada tingkat granularitas yang diinginkan. Tujuan utama dari tokenisasi adalah mengubah teks berjalan menjadi unit-unit diskrit yang dapat diolah lebih lanjut. Ini adalah langkah penting dalam berbagai tugas pemrosesan teks dan analisis bahasa alami. Berikut adalah beberapa contoh tokenisasi:

a. Tokenisasi Kata:

Kalimat Awal: "Saya suka belajar pemrosesan bahasa alami."

Tokens: ["Saya", "suka", "belajar", "pemrosesan", "bahasa", "alami", "."]

b. Tokenisasi Frasa:

Kalimat Awal: "Pemrosesan bahasa alami adalah cabang dari kecerdasan buatan."

Tokens: ["Pemrosesan bahasa alami", "adalah", "cabang", "dari", "kecerdasan buatan", "."]

c. Tokenisasi Karakter:

Kata: "NLP"

Tokens: ["N", "L", "P"]

Tokenisasi memberikan representasi terstruktur dari teks, memungkinkan algoritma dan model pembelajaran mesin untuk lebih mudah memahami dan memanipulasi informasi dalam teks. Ini merupakan langkah praproses yang umum dilakukan sebelum analisis lebih lanjut, seperti analisis sentimen, pemberian label, atau pembuatan fitur untuk model pembelajaran mesin. Tokenisasi tidak hanya dilakukan pada bahasa Inggris, tetapi juga dapat diterapkan pada berbagai bahasa. Meskipun terdapat algoritma tokenisasi umum, implementasi tokenisasi dapat bervariasi tergantung pada bahasa dan konteks aplikasinya.

2. Analisis Morfologis

Analisis morfologis dalam pemrosesan teks adalah proses memahami struktur internal dari kata-kata dalam sebuah teks. Ini melibatkan pengenalan dan analisis elemen pembentuk kata, seperti akar kata, imbuhan, dan bentuk lainnya. Analisis morfologis membantu dalam memahami variasi morfologis kata-kata dalam suatu bahasa dan dapat berguna dalam banyak tugas pemrosesan teks, seperti pemecahan kata (tokenization), pemeriksaan ejaan, dan analisis gramatikal. Berikut adalah beberapa komponen penting dalam analisis morfologis:

a. Akar Kata (Root): Bagian inti dari sebuah kata yang membawa makna dasar.

Misalnya, dalam kata "berlari," akar katanya adalah "lari."

b. Imbuhan (Affixes): Bagian tambahan yang ditambahkan ke akar kata untuk

membentuk kata baru. Imbuhan dapat berupa awalan (prefix), akhiran (suffix),

atau infiks (infix). Contohnya, dalam kata "bermain," "ber-" adalah awalan.

c. Inflasi (Inflection): Modifikasi bentuk kata untuk mengekspresikan informasi

tambahan seperti bentuk jamak, waktu, atau kepemilikan. Contohnya, dalam

bahasa Inggris, kata "run" berubah menjadi "ran" untuk menunjukkan waktu

lampau.

d. Gaya Bahasa (Part of Speech): Menentukan jenis kata, seperti kata benda, kata

kerja, kata sifat, dan lain-lain.

Contoh analisis morfologis untuk kata "berlari":

Kata Awal: berlari

Akar Kata: lari

Imbuhan: ber-

Gaya Bahasa: kata kerja (kata kerja transitif, dalam konteks ini)

Analisis morfologis membantu sistem pemrosesan teks untuk lebih memahami

struktur dan makna kata-kata dalam sebuah teks. Ini memiliki aplikasi penting dalam

berbagai tugas NLP, termasuk penerjemahan otomatis, pembangunan model

pemahaman bahasa alami, dan pembentukan fitur untuk analisis teks lebih lanjut.

3. Analisis Gramatikal

Analisis gramatikal dalam pemrosesan teks adalah proses untuk memahami

dan menganalisis struktur sintaksis suatu kalimat atau teks. Ini melibatkan

pengenalan dan penentuan fungsi gramatikal dari setiap kata dalam suatu urutan

kata. Analisis gramatikal membantu sistem komputer untuk memahami hubungan

sintaksis antar kata-kata dan mengidentifikasi struktur kalimat. Beberapa aspek

penting dari analisis gramatikal dalam pemrosesan teks melibatkan:

193

a. Pengenalan Kata:

Gaya Bahasa (Part of Speech): Menentukan jenis kata, seperti kata benda, kata kerja, kata sifat, dan lain-lain.

Numerus dan Kasus: Identifikasi bentuk jamak dan kasus (nominatif, akusatif, dll.) dari kata-kata.

b. Struktur Kalimat:

Analisis Sintaksis: Memahami hubungan sintaksis antara kata-kata dalam kalimat, termasuk struktur frasa dan klausa.

Pohon Sintaksis: Representasi visual dari struktur hierarkis kalimat yang menunjukkan hubungan sintaksis antar kata.

c. Ketergantungan Kata:

Analisis Ketergantungan: Menentukan hubungan ketergantungan antara katakata dalam kalimat. Ini melibatkan pengidentifikasian kata-kata utama (root) dan ketergantungan mereka pada kata-kata lain dalam kalimat.

d. Penandaan Gramatikal:

Infleksi Kata: Mengidentifikasi perubahan bentuk kata untuk mengekspresikan informasi gramatikal seperti waktu, jumlah, dan kepemilikan.

e. Penandaan Keterangan Waktu: Menentukan informasi waktu dalam konteks kalimat.

Analisis gramatikal menjadi kritis dalam pemrosesan teks, terutama untuk tugastugas seperti penerjemahan otomatis, analisis sintaktis, dan pembangunan model bahasa alami. Melalui pemahaman struktur gramatikal, sistem komputer dapat menghasilkan representasi yang lebih baik dari makna kalimat dan memfasilitasi pemahaman konteks yang lebih dalam dalam teks.

4. Semantik dan Pragmatik

Semantik dan pragmatik adalah dua aspek penting dalam pemahaman bahasa alami, dan keduanya berfokus pada makna kata-kata, kalimat, atau percakapan. Meskipun keduanya terkait dengan makna, mereka memiliki fokus yang berbeda dalam analisis bahasa.

a. Semantik:

Definisi: Semantik berkaitan dengan pemahaman makna kata dan struktur kalimat secara lebih abstrak. Ini mencakup makna kata, frase, dan kalimat dalam konteks tata bahasa.

Fokus Utama: Semantik memperhatikan makna yang dikodekan dalam struktur bahasa. Ini mencakup makna literal atau denotatif dari kata-kata dan kalimat.

Contoh: Dalam kalimat "Anak itu membaca buku," semantik akan fokus pada makna dasar kata-kata seperti "anak," "membaca," dan "buku" serta cara mereka diorganisir dalam kalimat untuk menyampaikan makna keseluruhan.

b. Pragmatik:

Definisi: Pragmatik mengacu pada pemahaman makna dalam konteks situasional dan hubungan antar penutur. Ini melibatkan aspek-aspek seperti maksud, tujuan, dan efek yang diinginkan atau diharapkan dari suatu pernyataan.

Fokus Utama: Pragmatik mempertimbangkan aspek-aspek ekstra-linguistik, seperti konteks sosial, pengetahuan bersama, dan tujuan komunikatif. Ini membantu menjelaskan makna yang mungkin tidak eksplisit dalam struktur bahasa saja.

Contoh: Dalam kalimat "Bisakah kamu menutup pintunya?" pemahaman pragmatik mencakup pemahaman bahwa pembicara sebenarnya meminta agar pendengar menutup pintu yang mungkin terbuka di ruangan yang mereka berdua berada.

Dalam konteks pemahaman bahasa, semantik dan pragmatik bekerja bersama untuk membentuk pemahaman yang lengkap. Semantik memberikan dasar makna kata dan kalimat, sementara pragmatik melibatkan faktor kontekstual dan tujuan komunikatif dalam menafsirkan makna bahasa. Keduanya saling terkait dan berkontribusi pada pemahaman komprehensif dari suatu ungkapan bahasa.

5. Ekstraksi Informasi (IE)

Ekstraksi Informasi (IE) adalah salah satu tugas dalam pemrosesan bahasa alami yang bertujuan untuk mengekstrak informasi terstruktur dari teks, seperti dokumen atau artikel berita. Dua konsep utama dalam IE adalah "Nama Entitas" (Named Entities) dan "Relasi."

a. Nama Entitas (Named Entities):

Definisi: Nama Entitas (NE) merujuk pada objek-objek tertentu yang memiliki keberadaan yang dapat diidentifikasi dan dapat diberi nama. Entitas ini dapat mencakup orang, tempat, organisasi, tanggal, waktu, mata uang, produk, dan lainnya.

Contoh Nama Entitas:

Orang: John Smith, Elon Musk

Tempat: Kota New York, Gunung Everest

Organisasi: NASA, Google

Tanggal: 1 Januari 2022

Produk: iPhone, Tesla Model S

b. Relasi:

Definisi: Relasi dalam konteks ekstraksi informasi mengacu pada hubungan atau keterkaitan antara dua atau lebih nama entitas. Relasi dapat membantu membentuk konteks dan hubungan yang lebih kompleks di antara entitasentitas yang diekstrak dari teks.

Contoh Relasi:

"Elon Musk adalah pendiri Tesla."

"John Smith lahir di Kota New York pada 15 Mei 1980."

"NASA diluncurkan pada tahun 1958."

"iPhone adalah produk yang dikembangkan oleh Apple."

Proses Ekstraksi Informasi secara Rinci dilakukan dengan cara:

 Tokenisasi: Pecah teks menjadi unit-unit yang lebih kecil (token), seperti kata atau frasa.

- Pemberian Label Gaya Bahasa (POS Tagging): Identifikasi jenis kata (kata benda, kata kerja, dll.) untuk setiap token.
- Analisis Morfologis dan Named Entity Recognition (NER): Identifikasi entitasentitas (nama orang, nama tempat, dll.) dalam teks.
- Pengenalan Relasi: Identifikasi hubungan antara entitas-entitas yang telah diidentifikasi. Ini dapat melibatkan pengenalan pola linguistik atau model pembelajaran mesin.
- Pemodelan Semantik dan Pemahaman Konteks: Memahami makna keseluruhan teks dan konteksnya, membantu menentukan hubungan antara entitas.

Ekstraksi informasi dapat dilakukan dengan menggunakan aturan berbasis aturan tangan (rule-based) atau dengan memanfaatkan model pembelajaran mesin seperti Transformer. Pendekatan yang terkini seringkali menggunakan teknik-teknik deep learning untuk meningkatkan kinerja dalam mengekstrak informasi yang rumit dan memiliki variasi yang tinggi.

6. Chabots dan Asisten Virtual

Mari jelaskan secara rinci tentang tiga konsep utama dalam pemrosesan bahasa alami: chatbots dan asisten virtual, penerjemahan otomatis, serta ringkasan otomatis.

a. Chatbots dan Asisten Virtual:

Definisi:

Chatbots: Program komputer yang dirancang untuk berinteraksi dengan pengguna melalui percakapan atau obrolan, sering kali menggunakan antarmuka berbasis teks.

Asisten Virtual: Entitas berbasis komputer yang dirancang untuk membantu pengguna dengan tugas tertentu atau memberikan informasi melalui suara atau antarmuka berbasis teks.

Fungsi Utama:

Menerima dan memahami pertanyaan atau perintah pengguna.

Menyediakan jawaban, informasi, atau bantuan berdasarkan pemahaman teks.

Bisa diintegrasikan dalam aplikasi atau situs web untuk meningkatkan pengalaman pengguna.

b. Penerjemahan Otomatis:

Definisi:

Proses di mana suatu sistem atau program komputer mentranslasikan teks atau ucapan dari satu bahasa ke bahasa lain tanpa intervensi manusia.

Fungsi Utama:

Menggunakan model bahasa dan statistik untuk mencocokkan dan menerjemahkan kata-kata atau frasa dari sumber ke bahasa target.

Melibatkan pemahaman konteks dan struktur bahasa untuk menghasilkan terjemahan yang tepat.

Digunakan secara luas untuk komunikasi lintas bahasa dalam bisnis, media sosial, dan komunikasi global.

c. Ringkasan Otomatis:

Definisi:

Proses di mana suatu sistem secara otomatis membuat rangkuman singkat dari dokumen atau teks panjang tanpa kehadiran manusia.

Fungsi Utama:

Mengidentifikasi informasi kunci dan pokok dari teks sumber.

Menggunakan teknik pemrosesan bahasa alami untuk mengekstrak kalimat atau frasa yang merepresentasikan inti dari teks.

Meningkatkan efisiensi dan aksesibilitas dengan menyediakan informasi yang terkompresi.

Penerapan dan Tantangan:

Penerjemahan Otomatis:

Penerapan: Penerjemahan daring di situs web, aplikasi ponsel, dan peralatan komunikasi global.

Tantangan: Memahami konteks dan idiom bahasa, menangani variasi bahasa, dan mencapai terjemahan yang sesuai.

Chatbots dan Asisten Virtual:

Penerapan: Pelayanan pelanggan, asisten pribadi, integrasi di platform ecommerce, dan lainnya.

Tantangan: Memahami pertanyaan kompleks, memberikan respon yang kontekstual, dan memastikan keamanan data pengguna.

Ringkasan Otomatis:

Penerapan: Ringkasan berita, dokumen hukum, dan riset akademis.

Tantangan: Menangani informasi yang ambigu, mempertahankan kohesi dan kesatuan, serta menyesuaikan dengan berbagai jenis dokumen.

Pengembangan teknologi dalam ketiga area ini telah memainkan peran penting dalam mengubah cara kita berinteraksi dengan informasi dan komunikasi di era digital saat ini.

7. Generasi Teks Dalam Penghasilan Teks

Generasi teks adalah konsep dalam pemrosesan bahasa alami (Natural Language Processing, NLP) yang merujuk pada kemampuan sistem komputer untuk secara otomatis menghasilkan teks yang bersifat alami, serupa dengan teks yang dihasilkan oleh manusia. Dengan kata lain, generasi teks melibatkan pembuatan teks baru berdasarkan pemahaman komputer terhadap bahasa. Berikut adalah beberapa aspek penting terkait dengan generasi teks:

1. Model Bahasa:

 Generasi teks sering kali melibatkan penggunaan model bahasa, yang dapat berupa model statistik tradisional atau model berbasis deep learning seperti Transformer.

2. Pemahaman Konteks:

• Sistem yang mampu menghasilkan teks perlu memahami konteks dan makna dari input yang diberikan. Ini melibatkan pemahaman sintaksis dan semantik kalimat atau teks.

3. Kreativitas dan Fleksibilitas:

• Generasi teks dapat mencakup tingkat kreativitas dan fleksibilitas tertentu, tergantung pada kompleksitas model yang digunakan. Model generasi teks yang lebih canggih dapat menghasilkan teks yang lebih beragam dan kontekstual.

4. Aplikasi:

- Generasi teks dapat diterapkan dalam berbagai konteks, seperti:
- Pembuatan Konten: Menghasilkan artikel, ulasan, atau konten lainnya secara otomatis.
- Chatbots: Menjawab pertanyaan atau berkomunikasi dengan pengguna melalui teks.
- Ringkasan Otomatis: Membuat ringkasan dari teks panjang.
- Pembuatan Kode: Menghasilkan kode komputer berdasarkan input atau spesifikasi tertentu.

5. Pertimbangan Etika:

 Penggunaan generasi teks juga menimbulkan pertimbangan etika terkait dengan potensi penyebaran informasi palsu atau penyalahgunaan teknologi untuk tujuan yang tidak etis.

Contoh model generasi teks yang populer termasuk GPT (Generative Pre-trained Transformer) dari OpenAl. Model ini dilatih pada jumlah besar data untuk memahami dan menghasilkan teks dengan kualitas yang tinggi. Meskipun generasi teks telah mencapai kemajuan yang signifikan, tantangan yang masih ada termasuk penanganan bias, peningkatan interpretabilitas model, dan pengelolaan konten yang dihasilkan secara otomatis untuk memastikan keakuratan dan etika.

8. Analisis Sentimen Dalam Pemrosesan Sentimen

Analisis sentimen adalah cabang dari pemrosesan bahasa alami (Natural Language Processing, NLP) yang bertujuan untuk mengekstrak dan memahami sentimen atau pendapat yang terkandung dalam teks. Analisis sentimen sering digunakan untuk menentukan apakah suatu teks bersifat positif, negatif, atau netral, serta dapat membantu dalam pemahaman umum tentang perasaan dan sikap orang terhadap suatu topik atau produk.

Berikut adalah beberapa langkah rinci dalam analisis sentimen:

Pemrosesan Teks Awal:

- Tokenisasi: Pecah teks menjadi token-token, seperti kata atau frasa.
- Pembersihan Teks: Hapus karakter khusus, angka, dan tanda baca yang tidak relevan.
- 2. Pemberian Label Gaya Bahasa (POS Tagging):
 - Identifikasi jenis kata (kata benda, kata kerja, dll.) untuk setiap token.

3. Ekstraksi Fitur:

- Kata-kata Kunci: Identifikasi kata-kata kunci yang mungkin mengindikasikan sentimen, seperti "baik," "buruk," "puas," dan sebagainya.
- Frase Kata Sambung: Identifikasi frase kata sambung atau partikel yang dapat mempengaruhi sentimen.
- 4. Pengenalan Entitas Nama (Named Entity Recognition, NER):
 - Identifikasi entitas yang mungkin berperan dalam sentimen, seperti merek, tempat, atau orang.
- 5. Analisis Gramatikal dan Sintaksis:
 - Analisis struktur kalimat untuk memahami hubungan antar kata dan frasa.

6. Analisis Sentimen:

• Aturan Berbasis Aturan Tangan (Rule-Based): Menentukan sentimen berdasarkan aturan tertentu. Misalnya, jika kata-kata positif lebih dominan, teks dianggap positif.

- Pendekatan Pembelajaran Mesin (Machine Learning): Menggunakan model pembelajaran mesin untuk klasifikasi sentimen. Model ini dapat dilatih pada dataset yang sudah diberi label untuk mengenali pola dan hubungan dalam teks.
- 7. Normalisasi dan Penanganan Kekuatan Sentimen:
 - Mengukur kekuatan sentimen (misalnya, sangat positif atau agak positif).
 - Normalisasi untuk memastikan perbedaan kekuatan sentimen diakomodasi.
- 8. Evaluasi dan Peningkatan:
 - Melakukan evaluasi hasil analisis sentimen dan memperbaiki model atau aturan berdasarkan umpan balik.

Penerapan Analisis Sentimen:

- Media Sosial: Menganalisis sentimen dari komentar atau unggahan pengguna di platform media sosial.
- Ulasan Produk: Menilai sentimen konsumen terhadap produk atau layanan berdasarkan ulasan.
- Pelayanan Pelanggan: Memahami sentimen pelanggan dalam interaksi pelayanan pelanggan.

Analisis sentimen memiliki banyak aplikasi praktis dalam bisnis, pemasaran, dan pengembangan produk. Penggunaannya membantu organisasi untuk memahami perasaan pelanggan, mendeteksi tren, dan merespons dengan lebih baik terhadap umpan balik pelanggan.

9. Speech-To-Text (STT) Dan Text-To Speech (TTS)

Speech-to-Text (STT) dan Text-to-Speech (TTS) adalah dua teknologi yang terkait dalam pemrosesan bahasa alami (Natural Language Processing, NLP) dan memiliki peran penting dalam interaksi manusia dengan sistem komputer. Berikut adalah penjelasan rinci untuk keduanya:

1. Speech-to-Text (STT):

Definisi:

Speech-to-Text (STT), juga dikenal sebagai Automatic Speech Recognition (ASR), adalah teknologi yang mengonversi ucapan manusia menjadi teks tertulis secara otomatis.

Proses:

1. Rekaman Suara:

Perekaman suara dilakukan melalui mikrofon atau perangkat lainnya.

2. Pemotongan (Preprocessing):

• Suara yang direkam dapat diolah terlebih dahulu untuk mengurangi kebisingan atau penyesuaian volume.

3. Ekstraksi Fitur:

• Fitur-fitur seperti MFCC (Mel Frequency Cepstral Coefficients) diekstraksi dari sinyal suara untuk merepresentasikan informasi penting.

4. Model Speech Recognition:

• Model pembelajaran mesin, seperti model deep learning, digunakan untuk mengenali pola dan mengonversi sinyal suara menjadi teks.

5. Pemrosesan Lanjutan:

 Post-processing dapat melibatkan pembersihan teks dan koreksi kesalahan.

Penerapan:

• STT digunakan dalam asisten virtual, sistem voice command, transkripsi otomatis, dan aplikasi lain yang memerlukan konversi suara ke teks.

2. Text-to-Speech (TTS):

Definisi:

Text-to-Speech (TTS) adalah teknologi yang mengubah teks tertulis menjadi sinyal suara atau ucapan manusia.

Proses:

1. Tokenisasi dan Analisis Teks:

 Teks dibagi menjadi token dan dianalisis untuk memahami struktur gramatikal dan makna.

2. Pemilihan Gaya Bahasa (Prosody):

• Menentukan gaya intonasi, kecepatan, dan penekanan kata untuk memberikan kesan natural dalam pengucapan.

3. Generasi Ucapan:

• Model TTS menggunakan teknik sintesis suara untuk menghasilkan suara berdasarkan teks yang diberikan.

4. Post-processing:

 Penambahan efek atau penyesuaian suara untuk meningkatkan kualitas dan kesan natural.

Penerapan:

• TTS digunakan dalam aplikasi seperti asisten virtual, sistem navigasi, buku audio, dan perangkat yang memerlukan penghasilan suara dari teks tertulis.

Penerapan Bersama:

- Sistem Interaktif:
- STT digunakan untuk mendengarkan perintah pengguna, sementara TTS digunakan untuk memberikan respons suara.

Aplikasi Aksesibilitas:

- TTS membantu orang dengan disabilitas visual dalam mengakses teks tertulis, sementara STT membantu mereka dalam mengonversi suara menjadi teks.
- Teknologi STT dan TTS telah meningkat secara signifikan berkat kemajuan dalam model pembelajaran mesin, khususnya dengan penggunaan model deep learning se perti Transformer. Kombinasi keduanya memungkinkan interaksi yang lebih alami antara manusia dan sistem komputer.

10. Deep Learning Dalam Proses Pembelajaran Mesin

Deep learning adalah suatu cabang dari pembelajaran mesin (machine learning) yang fokus pada penggunaan neural networks (jaringan saraf) yang dalam (deep) untuk mengekstraksi fitur dan memodelkan data secara hierarkis. Deep learning telah menghasilkan kemajuan signifikan dalam berbagai tugas pemrosesan bahasa alami, pengenalan gambar, pengenalan suara, dan sejumlah aplikasi lainnya. Berikut adalah rinciannya:

1. Neural Networks (Jaringan Saraf):

Definisi:

Jaringan saraf adalah struktur komputasi yang terinspirasi oleh cara kerja otak manusia. Dalam deep learning, neural networks dapat memiliki banyak lapisan (deep neural networks) yang memungkinkan pembentukan representasi hierarkis dari data.

Komponen Utama:

Neuron: Unit dasar dalam jaringan saraf yang menerima input, menghitung suatu fungsi matematika, dan menghasilkan output.

- Bobot (Weight): Bobot yang disesuaikan dalam neuron untuk memodifikasi kontribusi dari setiap input.
- Fungsi Aktivasi: Fungsi matematika yang ditentukan untuk mengaktifkan atau menonaktifkan neuron.

2. Deep Neural Networks (DNN):

Definisi:

Deep neural networks terdiri dari banyak lapisan (biasanya puluhan atau ratusan) yang memungkinkan model untuk memahami fitur-fitur hierarkis dan kompleks dari data.

Pelatihan (Training):

Deep learning melibatkan proses pelatihan model di mana bobot dalam jaringan saraf disesuaikan menggunakan algoritma backpropagation dan optimasi gradien.

3. Arsitektur Deep Learning Terkemuka:

- a. Convolutional Neural Networks (CNN):
 - Digunakan khusus untuk tugas pengenalan gambar.
 - Memanfaatkan lapisan konvolusi untuk mengekstraksi fitur lokal dari gambar.

b. Recurrent Neural Networks (RNN):

 Cocok untuk tugas-tugas berurutan seperti penerjemahan otomatis dan analisis sentimen. Menangani urutan input dan dapat menyimpan informasi dari input sebelumnya.

c. Transformers:

- Berbasis self-attention dan sangat efektif dalam tugas pemrosesan bahasa alami.
- Digunakan dalam model besar seperti GPT (Generative Pre-trained Transformer).

4. Transfer Learning:

Definisi:

Mentransfer pengetahuan dari model yang sudah dilatih pada tugas tertentu ke model baru yang sedang dipelajari untuk tugas serupa.

- Keuntungan:
 - ✓ Mengurangi kebutuhan akan data pelatihan yang besar.
 - ✓ Meningkatkan kinerja model di tugas-tugas yang memiliki data terbatas.

5. Regularisasi dan Normalisasi:

Dropout:

Mematikan secara acak neuron selama pelatihan untuk mencegah ketergantungan yang berlebihan.

Batch Normalization:

Normalisasi nilai input pada setiap lapisan untuk mempercepat konvergensi dan meningkatkan stabilitas pelatihan.

6. Fungsi Kerugian dan Optimasi:

Fungsi Kerugian (Loss Function):

Mengukur seberapa baik model memprediksi target dibandingkan dengan nilai sebenarnya.

Optimasi Gradien:

Mencari bobot yang optimal untuk meminimalkan fungsi kerugian melalui algoritma backpropagation.

Penerapan Deep Learning:

- Pengenalan Gambar: Identifikasi objek dalam gambar.
- Pemrosesan Bahasa Alami: Analisis sentimen, penerjemahan otomatis, chatbots.
- Suara ke Teks dan sebaliknya: Speech-to-Text (STT) dan Text-to-Speech (TTS).
- Otonomi Mobil: Pengenalan rute, kendali otomatis.

Deep learning telah menjadi penggerak utama dalam kemajuan kecerdasan buatan, dan model-modelnya seringkali memerlukan sumber daya komputasi yang besar untuk pelatihan. Meskipun demikian, kemampuan untuk memodelkan data dengan tingkat kompleksitas yang tinggi membuatnya sangat relevan dan efektif dalam sejumlah tugas pemrosesan informasi.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Apa jenis model pembelajaran mesin yang paling umum digunakan dalam NLP?
- 2. Bagaimana model pembelajaran mesin dapat digunakan untuk memahami makna dari teks atau ucapan?
- 3. Bagaimana model pembelajaran mesin dapat digunakan untuk menghasilkan teks, menerjemahkan bahasa, dan menjawab pertanyaan?
- 4. Bagaimana model pembelajaran mesin dapat mengatasi kompleksitas model yang tinggi?
- 5. Bagaimana model pembelajaran mesin dapat mengatasi bias dalam data pelatihan?
- 6. □Bagaimana model pembelajaran mesin digunakan dalam sistem pengenalan suara?
- 7. Bagaimana model pembelajaran mesin digunakan dalam sistem chatbot?
- 8. Bagaimana model pembelajaran mesin digunakan dalam sistem analisis sentimen?
- 9. Bagaimana kompleksitas model yang tinggi dapat menjadi tantangan bagi model pembelajaran mesin dalam NLP?
- 10. Bagaimana bias dalam data pelatihan dapat menjadi tantangan bagi model pembelajaran mesin dalam NLP?

D. REFERENSI

- Dewi, A. O. P. (2020). Kecerdasan Buatan sebagai Konsep Baru pada Perpustakaan. Anuva: Jurnal Kajian Budaya, Perpustakaan, Dan Informasi, 4(4), 453–460. https://doi.org/10.14710/anuva.4.4.453-460
- Fajar Ramadhan, D., Noertjahjono, S., & Dedy Irawan, J. (2020). Penerapan Chatbot Auto Reply Pada Whatsapp Sebagai Pusat Informasi Praktikum Menggunakan Artificial Intelligence Markup Language. *JATI (Jurnal Mahasiswa Teknik Informatika)*, 4(1), 198–205. https://doi.org/10.36040/jati.v4i1.2375
- Jamaaluddin, & Indah, S. (2021). Buku Ajar Kecerdasan Buatan. Umsida Press, 121.
- Migunani, & Kevin Aditama. (2020). Pemanfaatan Natural Language Processing Dan Pattern Matching Dalam Pembelajaran Melalui Guru Virtual. *Elkom: Jurnal Elektronika Dan Komputer*, 13(1), 121–133. https://doi.org/10.51903/elkom.v13i1.187
- Radhian, D., & Afrianto, I. (2019). *PEMBANGUNAN APLIKASI CHATBOT SEBAGAI MEDIA Program Studi Teknik Informatika-Universitas Komputer Indonesia*.
- Ramayani, E. (n.d.). Pengembangan Perangkat Kecerdasan Buatan untuk Pengenalan Suara dan Bahasa Alami. 2–13.
- Sandra, R., Zebua, Y., Khairunnisa, M. P., Pd, S., Hartatik, M. C., Si, S., Pariyadi, M. S., Kom Dessy, M., Wahyuningtyas, P., Pd, M., Ahmad, M., & Thantawi, S. T. (2023). *Fenomena Artificial Intelligence (Ai)* (Issue June). www.researchgate.net
- Soyusiawaty, D. (2023). Buku Ajar Pemrosesan Bahasa Alami. 1–99.
- Yusuf, R., Saputri, T. A., & Wicaksono, A. A. (2022). Penerapan Natural Language Processing Berbasis Virtual Assistant Pada Bagian Administrasi Akademik Stmik Dharma Wacana. *International Research on Big-Data and Computer Technology: I-Robot*, *5*(1), 33–47. https://doi.org/10.53514/ir.v5i1.228

PERTEMUAN KE 12

PERWAKILAN PENGETAHUAN DALAM KECERDASAN BUATAN

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 12 ini, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan tentang perwakilan pengetahuan dalam kecerdasan buatan dengan tepat dan memahami aplikasinya dalam kehidupan sehari-hari.

B. URAIAN MATERI

1. Perwakilan Pengetahuan

Dalam kecerdasan buatan (AI), perwakilan pengetahuan mengacu pada cara informasi atau pengetahuan diwakili dan disimpan dalam sistem komputer. Representasi pengetahuan adalah aspek kunci dalam pengembangan sistem AI yang dapat memahami, belajar, dan berinteraksi dengan lingkungannya. Beberapa metode umum untuk merepresentasikan pengetahuan dalam kecerdasan buatan melibatkan:

- a. Pohon Keputusan (Decision Trees): Pohon keputusan adalah struktur berhirarki yang memecah masalah menjadi serangkaian keputusan dan konsekuensinya. Ini adalah metode yang umum digunakan untuk menggambarkan pengetahuan dalam bentuk aturan keputusan.
- b. Jaringan Semantik: Representasi ini menggunakan node dan hubungan antar node untuk menggambarkan pengetahuan. Node mewakili konsep atau objek, sedangkan hubungan antar node menunjukkan keterkaitan atau relasi antar konsep atau objek tersebut.
- c. Model Berbasis Aturan (Rule-based Models): Sistem ini menggunakan seperangkat aturan logika untuk merepresentasikan pengetahuan. Setiap aturan berisi kondisi dan tindakan yang harus diambil jika kondisi tersebut terpenuhi.

- d. Model Berbasis Fakta (Fact-based Models): Representasi ini mencakup daftar fakta atau pernyataan yang merepresentasikan pengetahuan. Fakta-fakta ini dapat digunakan untuk menyatakan informasi mengenai dunia atau domain tertentu.
- e. Representasi Grafikal: Grafik dapat digunakan untuk mewakili pengetahuan dengan menggambarkan objek atau konsep sebagai simpul (node) dan hubungan antara mereka sebagai garis atau panah.
- f. Model Probabilistik: Merepresentasikan ketidakpastian dalam pengetahuan dengan menggunakan model probabilitas. Ini dapat digunakan untuk menangani ketidakpastian dalam pengambilan keputusan.
- g. Model Berbasis Atribut: Representasi ini fokus pada atribut atau karakteristik dari objek atau konsep. Setiap atribut memiliki nilai yang menggambarkan propertinya.
- h. Model Neural Network: Dalam konteks pembelajaran mesin dan deep learning, jaringan saraf (neural networks) dapat dianggap sebagai model yang merepresentasikan pengetahuan dengan mengekstraksi pola dari data.

Pilihan representasi pengetahuan bergantung pada jenis tugas yang harus diatasi dan struktur pengetahuan yang ada dalam domain spesifik. Kombinasi beberapa metode representasi pengetahuan juga sering digunakan untuk meningkatkan kemampuan sistem AI.

2. Pohon Keputusan (*Decision Tree*)

Didefinisikan sebagai satu metode representasi pengetahuan dalam kecerdasan buatan yang digunakan untuk pengambilan keputusan. Pohon Keputusan dapat digunakan dalam berbagai konteks, termasuk klasifikasi dan regresi. Berikut adalah penjelasan rinci tentang pohon keputusan dalam konteks kecerdasan buatan:

a. Struktur Pohon Keputusan:

Node (simpul): Representasi dari keputusan atau tes pada suatu atribut.

Cabang (branch): Hubungan antara simpul-simpul dan kondisi atau hasil dari tes atribut.

Daun (leaf): Representasi hasil atau keputusan akhir.

b. Proses Pembentukan Pohon Keputusan:

Pemilihan Atribut: - Pada setiap simpul, pemilihan atribut dilakukan berdasarkan kriteria tertentu, seperti Information Gain atau Gini Index. Ini membantu menentukan atribut terbaik untuk dibagi data.

Pembagian Data: - Data dibagi berdasarkan nilai atribut yang dipilih pada simpul tersebut. Masing-masing cabang mewakili nilai yang berbeda dari atribut tersebut.

Rekursi: - Proses ini diulangi secara rekursif pada setiap cabang (simpulanak), membentuk sub-pohon keputusan untuk setiap nilai atribut.

c. Keuntungan Pohon Keputusan dalam Konteks Al:

Interpretabilitas: - Pohon keputusan mudah diinterpretasi oleh manusia. Setiap keputusan dijelaskan secara langsung oleh atribut dan nilai atribut yang terlibat.

Pengklasifikasi: - Pohon keputusan dapat digunakan sebagai alat klasifikasi untuk memprediksi kategori atau kelas dari suatu data input.

- d. Regresi: Selain klasifikasi, pohon keputusan juga dapat digunakan untuk tugas regresi, memprediksi nilai kontinu.
- e. Manajemen Keputusan: Pohon keputusan dapat digunakan untuk mengelola keputusan di berbagai bidang, seperti keuangan, perusahaan, dan lainnya.
- f. Overfitting dan Pruning:
 - Overfitting: Pohon keputusan dapat menjadi terlalu kompleks dan "memorizing" data pelatihan, yang dapat mengurangi kinerjanya pada data baru.
 - Pruning: Proses menghapus simpul-simpul yang tidak memberikan kontribusi signifikan pada kinerja umum, untuk mencegah overfitting.
- g. Contoh Penerapan:
 - Klasifikasi Email Spam:

- Atribut: Frekuensi kata-kata kunci dalam email.
- Keputusan: Spam atau bukan spam.

h. Algoritma Terkenal:

- ID3 (Iterative Dichotomiser 3): Algoritma klasik untuk membangun pohon keputusan.
- CART (Classification and Regression Trees): Algoritma lain yang dapat digunakan untuk klasifikasi dan regresi.

Disimpulkan bahwa pohon keputusan adalah alat yang kuat dan fleksibel dalam AI, memungkinkan interpretabilitas dan kemampuan pengambilan keputusan yang baik dalam berbagai konteks.

3. Contoh Sederhana Pohon Keputusan

Mari kita buat contoh sederhana pohon keputusan untuk kasus klasifikasi apakah seseorang akan membeli komputer atau tidak berdasarkan atribut-atribut tertentu. Atribut-atribut ini mungkin termasuk umur, pendapatan, dan status pekerjaan.

Tabel 1. Data Training.

Umur	Pendapatan	Status Pekerjaan	Membeli Komputer?	
Muda	Rendah	Mahasiswa	Tidak	
Muda	Rendah	Pekerja	Tidak	
Muda	Sedang	Pekerja	Ya	
Muda	Tinggi	Mahasiswa	Ya	
Sedang	Tinggi	Pekerja	Ya	
Sedang	Rendah	Mahasiswa	Tidak	
Sedang	Sedang	Pekerja	Ya	
Tua	Sedang	Mahasiswa	Ya	

Umur	Pendapatan	Status Pekerjaan	Membeli Komputer?
Tua	Tinggi	Pekerja	Ya
Tua	Rendah	Pekerja	Tidak

Langkah-langkah Pembentukan Pohon Keputusan:

a. Pilih Atribut Pertama:

Umur adalah atribut pertama yang akan kita gunakan.

Pemisahan Data Berdasarkan Atribut Pertama (Umur):

Pilihannya adalah Muda, Sedang, atau Tua.

Jika Umur = Muda:

Langkah berikutnya adalah memilih atribut berikutnya.

Pilih Status Pekerjaan sebagai atribut kedua.

Jika Status Pekerjaan = Mahasiswa:

Keputusan: Tidak

Jika Status Pekerjaan = Pekerja:

Keputusan: Tidak

Jika Umur = Sedang:

Langkah berikutnya adalah memilih atribut berikutnya.

Pilih Pendapatan sebagai atribut kedua.

Jika Pendapatan = Rendah:

Keputusan: Tidak

Jika Pendapatan = Sedang:

Keputusan: Ya

Jika Pendapatan = Tinggi:

Keputusan: Ya

Jika Umur = Tua:

Langkah berikutnya adalah memilih atribut berikutnya.

Pilih Status Pekerjaan sebagai atribut kedua.

Jika Status Pekerjaan = Mahasiswa:

Keputusan: Ya

Jika Status Pekerjaan = Pekerja:

Keputusan: Ya

Pohon Keputusan Akhir: Pohon keputusan akan terlihat seperti ini:

Umur? Muda	Status Pekerjaan?	Mahasiswa :	Tidak Peke	erja : Tidak
Sedang _ Pend	lapatan? Renda	h : Tidak Sec	lang : Ya	Tinggi : Ya
Tua Status P	ekerjaan? Maha	asiswa : Ya P	ekerja : Ya	

Dengan pohon keputusan ini, kita dapat memasukkan data baru dan mengikuti cabang pohon keputusan untuk mencapai keputusan akhir. Pohon ini memberikan cara yang intuitif dan mudah diinterpretasi untuk membuat keputusan dalam kasus klasifikasi tersebut.

4. Jaringan Semantik

Jaringan semantik adalah model representasi pengetahuan yang digunakan untuk menggambarkan hubungan antara konsep-konsep dalam bentuk grafik berarah. Model ini bertujuan untuk merepresentasikan pengetahuan dengan cara yang mirip dengan cara manusia menyimpan dan mengorganisasi pengetahuan mereka. Berikut adalah komponen-komponen utama dari jaringan semantik:

- a. Node (simpul): Masing-masing konsep atau entitas dalam pengetahuan direpresentasikan sebagai simpul dalam jaringan. Misalnya, dalam jaringan semantik untuk hewan, setiap hewan seperti "kucing," "anjing," atau "burung" akan menjadi simpul.
- b. Edge (sisi): Edge menghubungkan simpul-simpul dalam jaringan dan mewakili hubungan antara mereka. Ada berbagai jenis hubungan yang dapat direpresentasikan oleh tepi, termasuk hubungan semantik seperti "adalah bagian dari," "berkaitan dengan," "lebih besar dari," atau "sama dengan." Misalnya, dalam jaringan semantik tentang hewan, edge bisa menghubungkan "kucing" dengan "anjing" dengan hubungan "jenis makanan yang sama."
- c. Bobot (Weight): Beberapa jaringan semantik mungkin menyertakan bobot pada tepi untuk menunjukkan kekuatan atau tingkat relevansi dari hubungan

- antara dua simpul. Bobot ini bisa berguna dalam menentukan kepentingan relasi dalam konteks tertentu.
- d. Hierarchy (Hierarki): Beberapa jaringan semantik mungkin menunjukkan hierarki atau struktur berjenjang, di mana konsep-konsep dikelompokkan berdasarkan tingkat kesamaan atau relasi tertentu. Misalnya, dalam jaringan semantik tentang kendaraan, ada hierarki yang memisahkan "kendaraan darat," "kendaraan air," dan "kendaraan udara."
- e. Cycle (Siklus): Siklus terjadi ketika terdapat jalur yang mengarah kembali ke simpul awal, membentuk lingkaran tertutup. Siklus ini dapat terjadi dalam jaringan semantik tetapi dalam banyak kasus dihindari karena dapat menyebabkan ambiguitas dalam representasi pengetahuan.
- f. Directedness (Berarah): Tepi dalam jaringan semantik biasanya memiliki arah yang menunjukkan orientasi hubungan antara dua simpul. Misalnya, dalam hubungan "induk-anak," arah tepi menunjukkan hubungan dari induk ke anak.

Jaringan semantik digunakan dalam berbagai bidang, termasuk pemrosesan bahasa alami, ilmu kognitif, sistem pakar, dan penggalian data. Mereka memungkinkan untuk merepresentasikan pengetahuan kompleks dengan cara yang terstruktur dan dapat digunakan untuk mengambil kesimpulan, menyimpan informasi, dan memperoleh wawasan yang berguna. Terdapat banyak contoh aplikasi jaringan semantik dalam berbagai bidang dan berikut adalah beberapa contoh nyata:

a. Pemrosesan Bahasa Alami (Natural Language Processing - NLP): Jaringan semantik digunakan dalam pemrosesan bahasa alami untuk merepresentasikan makna kata dan hubungan antar kata dalam teks. Contohnya adalah WordNet, sebuah database leksikal yang mengorganisir kata-kata dalam bahasa Inggris ke dalam jaringan semantik. WordNet menyediakan informasi tentang sinonim, antonim, hiperonim, hiponim, dan hubungan semantik lainnya antara kata-kata.

- b. Sistem Pemulihan Informasi (Information Retrieval Systems): Dalam mesin pencari seperti Google, jaringan semantik digunakan untuk memahami hubungan antar kata kunci pencarian dan dokumen yang relevan. Dengan menganalisis jaringan semantik dari teks dokumen dan permintaan pencarian, mesin pencari dapat memberikan hasil yang lebih relevan kepada pengguna.
- c. Sistem Pakar (Expert Systems): Dalam sistem pakar, jaringan semantik digunakan untuk merepresentasikan pengetahuan domain secara terstruktur. Misalnya, dalam sistem pakar medis, jaringan semantik dapat digunakan untuk menggambarkan hubungan antara gejala, penyakit, dan pengobatan. Hal ini memungkinkan sistem pakar untuk memberikan diagnosis dan saran pengobatan berdasarkan gejala yang dilaporkan oleh pasien.
- d. Analisis Sentimen (Sentiment Analysis): Dalam analisis sentimen, jaringan semantik dapat digunakan untuk memodelkan hubungan antara kata-kata dan emosi. Misalnya, jaringan semantik dapat digunakan untuk mengidentifikasi kata-kata yang sering terkait dengan sentimen positif atau negatif dalam teks ulasan produk.
- e. Pemetaan Pengetahuan (Knowledge Mapping): Dalam domain akademik atau bisnis, jaringan semantik digunakan untuk memetakan dan mengorganisir pengetahuan dalam suatu domain tertentu. Misalnya, jaringan semantik dapat digunakan untuk menggambarkan hubungan antara konsep-konsep dalam sebuah buku teks atau dalam basis pengetahuan perusahaan.

Dalam semua contoh di atas, jaringan semantik membantu dalam merepresentasikan dan memahami pengetahuan dengan cara yang terstruktur, yang memungkinkan sistem untuk melakukan berbagai tugas seperti pencarian informasi, analisis teks, dan pengambilan keputusan secara lebih efisien.

5. Model Berbasis Aturan

Didefinisikan sebagai pendekatan dalam ilmu komputer dan kecerdasan buatan yang menggunakan seperangkat aturan logika atau heuristik untuk membuat keputusan atau melakukan tugas tertentu. Pendekatan ini didasarkan

pada prinsip-prinsip logika dan pengetahuan yang telah diprogram sebelumnya ke dalam system dan berikut adalah penjelasan rinci tentang model berbasis aturan:

a. Struktur Model Berbasis Aturan:

Aturan: Merupakan pernyataan logika atau heuristik yang digunakan untuk membuat keputusan atau mengambil tindakan dalam suatu situasi tertentu.

Pengetahuan: Informasi yang diwakili dalam bentuk aturan-aturan yang telah

Pengetahuan: Informasi yang diwakili dalam bentuk aturan-aturan yang telah diprogramkan ke dalam sistem.

Inference Engine: Komponen yang bertanggung jawab untuk menerapkan aturan-aturan pada data masukan dan menghasilkan output atau keputusan.

b. Komponen-Komponen Model Berbasis Aturan:

Basis Pengetahuan: Tempat di mana aturan-aturan disimpan.

Inference Engine: Memproses aturan-aturan dan data masukan untuk menghasilkan output.

Facts: Informasi yang diberikan kepada sistem untuk digunakan oleh inference engine.

Working Memory: Tempat di mana fakta-fakta saat ini disimpan selama proses inferensi.

Output Interface: Cara sistem menyampaikan hasil atau keputusan kepada pengguna.

c. Proses Inferensi:

Matching: Sistem mencocokkan fakta-fakta yang diberikan dengan kondisi yang sesuai dalam aturan.

Forward Chaining: Proses di mana sistem mulai dengan fakta-fakta yang diberikan dan mengaplikasikan aturan-aturan untuk menghasilkan kesimpulan.

Backward Chaining: Sistem mulai dengan tujuan atau kesimpulan yang diinginkan dan mencari aturan-aturan yang relevan untuk mencapainya.

Conflict Resolution: Jika ada beberapa aturan yang cocok, sistem menggunakan heuristik atau strategi tertentu untuk memilih aturan yang akan dijalankan.

d. Kelebihan Model Berbasis Aturan:

Keterbacaan: Aturan-aturan dapat dengan mudah dimengerti oleh manusia. Ketelitian: Sistem dapat membuat keputusan berdasarkan logika dan pengetahuan yang telah diprogram.

Fleksibilitas: Aturan-aturan dapat diperbarui atau dimodifikasi tanpa perlu mengubah seluruh sistem.

e. Keterbatasan Model Berbasis Aturan:

Keterbatasan Pengetahuan: Kinerja sistem terbatas pada pengetahuan yang telah diprogram sebelumnya.

Kesulitan dalam Representasi Pengetahuan yang Kompleks: Model ini mungkin tidak efisien dalam menghadapi pengetahuan yang kompleks atau ambigu. Tidak memiliki mekanisme yang kuat untuk menangani ketidakpastian dalam data atau pengetahuan.

Contoh Penggunaan:

- Sistem Pakar: Untuk memberikan diagnosa medis atau saran dalam bidang-bidang seperti kedokteran atau teknik.
- Sistem Pemrosesan Bahasa Alami: Untuk mengidentifikasi dan memahami perintah atau pertanyaan yang diajukan oleh pengguna.
- Sistem Manajemen Pengetahuan: Untuk menyimpan dan mengelola pengetahuan dalam organisasi dan membantu pengguna dalam mengambil keputusan.

Model berbasis aturan memberikan kerangka kerja yang kuat untuk merepresentasikan pengetahuan dan membuat keputusan berdasarkan logika yang terdefinisi dengan jelas. Meskipun memiliki keterbatasan tertentu, pendekatan ini tetap menjadi salah satu pendekatan yang penting dalam

kecerdasan buatan dan sistem pakar. Sistem Manajemen Pengetahuan (Knowledge Management System/KMS) diartikan sebagai sebuah sistem yang dirancang untuk menyimpan, mengelola, dan menyebarkan pengetahuan dalam suatu organisasi. Tujuannya adalah untuk memastikan bahwa pengetahuan yang dimiliki oleh individu atau kelompok dalam organisasi dapat diakses, digunakan, dan diperbarui secara efisien dan berikut ini penjelasan lebih rinci tentang sistem manajemen pengetahuan:

a. Komponen Sistem Manajemen Pengetahuan:

- ✓ Penyimpanan Pengetahuan: Tempat di mana informasi dan pengetahuan disimpan, seperti basis data, repositori dokumen, atau sistem berbasis aturan.
- ✓ Pengelola Pengetahuan: Modul atau aplikasi yang bertanggung jawab atas organisasi, kategorisasi, dan pengaturan akses terhadap pengetahuan.
- ✓ Pengguna Akhir: Individu atau kelompok yang menggunakan sistem untuk mencari, mengakses, atau berbagi pengetahuan.
- ✓ Alat Kolaborasi: Fitur yang memfasilitasi kolaborasi antar pengguna dalam menyusun, mengedit, atau meninjau pengetahuan.
- ✓ Pengukuran dan Evaluasi: Modul untuk mengevaluasi efektivitas sistem dalam menyebarkan pengetahuan dan memberikan wawasan tentang penggunaan pengetahuan tersebut.

b. Fungsi Sistem Manajemen Pengetahuan:

- ✓ Penyimpanan dan Organisasi: Mengumpulkan pengetahuan dari berbagai sumber, mengorganisasikannya, dan membuatnya mudah diakses.
- ✓ Pencarian dan Temuan: Memfasilitasi pencarian dan penemuan informasi yang relevan bagi pengguna.
- ✓ Berbagi dan Kolaborasi: Memungkinkan pengguna untuk berbagi pengetahuan, pengalaman, dan ide-ide dengan rekan kerja.

- ✓ Penggunaan Ulang: Mendorong penggunaan kembali pengetahuan yang ada untuk menghindari duplikasi pekerjaan dan meningkatkan efisiensi.
- ✓ Pengembangan Pengetahuan Baru: Mendukung proses pembelajaran organisasi dengan mendorong pembuatan dan penyimpanan pengetahuan baru.
- ✓ Analisis dan Evaluasi: Menyediakan alat untuk menganalisis penggunaan pengetahuan dan mengevaluasi dampaknya terhadap kinerja organisasi.

c. Tipe Sistem Manajemen Pengetahuan:

- ✓ Sistem Penyimpanan dan Pemulihan Dokumen: Fokus pada penyimpanan dan pencarian dokumen dalam format teks atau multimedia.
- ✓ Sistem Berbasis Aturan: Menggunakan aturan-aturan logika atau heuristik untuk menyimpan dan mengelola pengetahuan.
- ✓ Sistem Berbasis Ontologi: Merepresentasikan pengetahuan dalam struktur yang terdefinisi dengan jelas, seperti ontologi atau graf pengetahuan.
- ✓ Sistem Kolaboratif: Memfasilitasi kolaborasi antara individu atau kelompok dalam pembuatan dan berbagi pengetahuan.
- ✓ Sistem Kecerdasan Bisnis: Menggunakan analisis data dan kecerdasan buatan untuk mengekstrak wawasan dan pengetahuan dari data organisasi.

d. Manfaat Sistem Manajemen Pengetahuan:

- ✓ Peningkatan Efisiensi: Meminimalkan waktu yang dibutuhkan untuk mencari informasi yang relevan.
- ✓ Peningkatan Kinerja: Meningkatkan kualitas dan akurasi keputusan dengan menyediakan akses cepat ke pengetahuan yang relevan.
- ✓ Pembelajaran Organisasi: Mendorong pertukaran pengetahuan dan pengalaman antar anggota organisasi.

- ✓ Inovasi: Mendorong terciptanya ide-ide baru dan solusi kreatif dengan menyediakan akses ke pengetahuan yang ada.
- Keunggulan Kompetitif: Memungkinkan organisasi untuk memanfaatkan pengetahuan yang dimilikinya untuk menghasilkan keunggulan kompetitif.

Sistem Manajemen Pengetahuan merupakan bagian integral dari strategi manajemen pengetahuan suatu organisasi. Dengan memastikan bahwa pengetahuan yang dimiliki oleh individu dan kelompok dalam organisasi dapat diakses, digunakan, dan diperbarui secara efisien, organisasi dapat meningkatkan kinerja, inovasi, dan daya saingnya di pasar.

6. Model Berbasis Fakta

Model Berbasis Fakta (Fact-based Model) adalah pendekatan dalam pembuatan keputusan atau pemodelan yang didasarkan pada data empiris atau fakta yang ada. Dalam konteks ilmu komputer dan kecerdasan buatan, model berbasis fakta sering digunakan dalam berbagai aplikasi seperti sistem rekomendasi, analisis prediktif, dan pemrosesan bahasa alami. Berikut adalah penjelasan lebih rinci tentang model berbasis fakta:

- a. Data Empiris: Model berbasis fakta bergantung pada data empiris atau fakta yang diperoleh dari pengamatan atau pengalaman langsung. Data ini dapat berupa angka, teks, gambar, atau format lainnya yang dapat diolah oleh sistem komputer.
- b. Pembelajaran dari Data: Model berbasis fakta sering kali menggunakan teknik pembelajaran mesin atau statistik untuk mengekstrak pola atau informasi yang berguna dari data. Ini dapat melibatkan berbagai teknik seperti regresi, klasifikasi, pengelompokan, atau pemrosesan bahasa alami, tergantung pada jenis data yang digunakan dan tujuan analisisnya.
- c. Representasi Pengetahuan: Model berbasis fakta sering kali membutuhkan representasi pengetahuan yang tepat dari data. Ini dapat dilakukan melalui penggunaan struktur data seperti graf, matriks, vektor, atau model

- probabilitas yang memungkinkan sistem untuk menyimpan dan memanipulasi informasi dengan efisien.
- d. Validasi dan Evaluasi: Penting untuk memvalidasi dan mengevaluasi model berbasis fakta untuk memastikan bahwa hasilnya relevan dan akurat. Ini melibatkan penggunaan metrik evaluasi yang sesuai untuk mengukur kinerja model, seperti akurasi, presisi, recall, F1-score, atau metrik khusus tergantung pada jenis masalah yang dihadapi.
- e. Penyempurnaan Berkelanjutan: Model berbasis fakta dapat diperbaiki dan diperbarui secara berkala dengan memperhitungkan data baru atau perubahan dalam lingkungan atau domain yang diamati. Ini memungkinkan model untuk tetap relevan dan efektif seiring waktu.
- f. Penerapan dalam Berbagai Bidang: Model berbasis fakta dapat diterapkan dalam berbagai bidang, termasuk ilmu pengetahuan komputer, kedokteran, keuangan, pemasaran, dan banyak lagi. Masing-masing aplikasi mungkin memiliki persyaratan dan tantangan unik, tetapi konsep dasar model berbasis fakta tetap konsisten.
- g. Keterbatasan dan Tantangan: Meskipun model berbasis fakta dapat memberikan wawasan yang berharga dari data, mereka juga memiliki keterbatasan. Misalnya, mereka mungkin rentan terhadap kesalahan dalam data yang tidak akurat atau tidak lengkap, dan mereka mungkin tidak dapat menangani situasi di luar lingkup data yang digunakan untuk melatih mereka.

Model berbasis fakta merupakan alat yang sangat penting dalam analisis data dan pengambilan keputusan di berbagai bidang, dan terus mengalami perkembangan seiring dengan kemajuan dalam teknologi dan metodologi analisis data. Tentu, berikut beberapa contoh nyata dalam kehidupan sehari-hari yang berkaitan dengan Model Berbasis Fakta:

a. Sistem Rekomendasi: Ketika Anda menggunakan platform seperti Netflix, YouTube, atau Spotify, sistem rekomendasi mereka menggunakan model berbasis fakta untuk menganalisis data riwayat penonton atau pendengar,

- termasuk preferensi tontonan/musik sebelumnya, interaksi dengan konten, dan profil pengguna lain yang serupa. Berdasarkan informasi ini, sistem dapat merekomendasikan konten baru yang mungkin Anda sukai.
- b. Pencarian Web: Mesin pencari seperti Google menggunakan model berbasis fakta untuk memahami dan menyajikan hasil pencarian yang paling relevan untuk pertanyaan pengguna. Mereka menganalisis jutaan halaman web dan data pengguna untuk menentukan relevansi dan kredibilitas suatu situs atau konten terhadap kueri pencarian yang diberikan.
- c. Analisis Sentimen Media Sosial: Perusahaan dapat menggunakan model berbasis fakta untuk menganalisis sentimen publik terhadap merek, produk, atau peristiwa tertentu di media sosial. Model ini dapat mengklasifikasikan posting atau komentar menjadi positif, negatif, atau netral, membantu perusahaan untuk memahami opini dan persepsi pelanggan mereka.
- d. Sistem Pemantauan Kesehatan: Di dunia kesehatan, model berbasis fakta dapat digunakan dalam sistem pemantauan kesehatan untuk menganalisis data pasien seperti riwayat medis, gejala, dan hasil tes. Model ini dapat membantu dokter dalam diagnosis penyakit, peramalan perkembangan penyakit, dan merencanakan perawatan yang tepat.
- e. Analisis Kredit: Institusi keuangan menggunakan model berbasis fakta untuk menilai risiko kredit calon peminjam. Mereka menganalisis data seperti riwayat kredit, pendapatan, pekerjaan, dan informasi keuangan lainnya untuk memprediksi kemampuan seseorang dalam membayar kembali pinjaman.
- f. Sistem Navigasi Otomotif: GPS dalam mobil menggunakan model berbasis fakta untuk merencanakan rute terbaik berdasarkan data lalu lintas aktual, jarak, waktu tempuh, dan preferensi pengguna seperti menghindari jalan tol atau memprioritaskan rute pintas.
- g. Sistem Pendeteksian Penipuan: Perusahaan kartu kredit menggunakan model berbasis fakta untuk mendeteksi transaksi yang mencurigakan atau potensial penipuan. Model ini membandingkan pola pengeluaran dan

perilaku pengguna dengan pola yang sudah dikenal sebagai penipuan atau anormal.

Semua contoh di atas sebelumnya menunjukkan bagaimana model berbasis fakta digunakan dalam berbagai konteks untuk mengambil keputusan atau memberikan rekomendasi yang lebih baik berdasarkan data empiris yang tersedia. Dalam konteks Sistem Pemantauan Kesehatan, model berbasis fakta dapat digunakan untuk menganalisis data pasien dan memberikan wawasan yang berharga kepada dokter dan profesional kesehatan dalam beberapa cara:

- a. Diagnosis Penyakit: Model berbasis fakta dapat digunakan untuk menganalisis gejala, riwayat medis, dan hasil tes pasien untuk membantu dalam diagnosis penyakit. Dengan membandingkan data pasien dengan database penyakit dan gejala yang diketahui, model dapat membantu dokter dalam menetapkan diagnosis yang akurat.
- b. Peramalan Perkembangan Penyakit: Dengan menggunakan data historis pasien yang terus dipantau, model berbasis fakta dapat digunakan untuk meramalkan perkembangan penyakit pada pasien. Misalnya, dalam pengobatan penyakit kronis seperti diabetes, model dapat memprediksi bagaimana perubahan gaya hidup atau perawatan medis tertentu dapat memengaruhi perkembangan penyakit pada pasien.
- c. Perencanaan Perawatan Personalisasi: Model berbasis fakta memungkinkan perencanaan perawatan yang dipersonalisasi berdasarkan karakteristik individu pasien. Misalnya, model dapat menganalisis faktor-faktor seperti riwayat medis, genetika, preferensi pasien, dan respons terhadap perawatan sebelumnya untuk merancang rencana perawatan yang paling efektif dan sesuai dengan kebutuhan pasien.
- d. Deteksi Dini dan Pencegahan: Model berbasis fakta dapat digunakan untuk mendeteksi pola atau anomali yang menunjukkan risiko penyakit atau komplikasi kesehatan pada tahap awal. Ini memungkinkan intervensi lebih

- dini dan pencegahan yang lebih efektif untuk mencegah perkembangan penyakit atau kondisi kesehatan yang lebih serius.
- e. Manajemen Data Medis: Dalam mengelola data medis pasien yang besar dan kompleks, model berbasis fakta dapat membantu dalam pengelolaan dan analisis data yang efisien. Ini termasuk pengintegrasian data dari berbagai sumber, identifikasi pola atau tren yang relevan, dan memfasilitasi pengambilan keputusan berbasis bukti.

Dengan memanfaatkan model berbasis fakta dalam Sistem Pemantauan Kesehatan, dokter dan profesional kesehatan dapat membuat keputusan yang lebih tepat, merencanakan perawatan yang lebih efektif, dan meningkatkan hasil kesehatan pasien secara keseluruhan.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Bagaimana model berbasis fakta dapat membantu dokter dalam memberikan perkiraan tentang perkembangan kondisi pasien dalam jangka waktu tertentu?
- 2. Bagaimana model berbasis fakta dapat membantu dalam mengelola dan menyusun riwayat kesehatan pasien secara terstruktur, dan mengapa hal ini penting bagi dokter?
- 3. Apa saja manfaat penggunaan model berbasis fakta dalam memberikan rekomendasi pengobatan berdasarkan data pasien dan informasi medis?
- 4. Apa jenis data pasien yang digunakan oleh model untuk memberikan rekomendasi pengobatan?
- 5. Apa kontribusi model berbasis fakta dalam mengidentifikasi potensi interaksi obat dan reaksi alergi berdasarkan riwayat kesehatan pasien?
- 6. Bagaimana model dapat memantau efektivitas pengobatan dan mengapa pemantauan ini diperlukan dalam perawatan pasien?

- 7. Apa peran model berbasis fakta dalam manajemen keselamatan pasien, dan bagaimana hal ini dapat membantu tim medis mencegah risiko atau kejadian yang membahayakan pasien?
- 8. Apa kemungkinan penggunaan model berbasis fakta di masa depan?
- 9. Bagaimana model berbasis fakta dapat digunakan untuk mengatasi masalah kesehatan yang belum terpecahkan?
- 10. Apa langkah yang diambil jika ada perubahan dalam kondisi pasien atau munculnya efek samping?
- 11. Mengapa meminimalkan efek samping pengobatan menjadi penting, dan bagaimana model dapat membantu dalam hal ini?
- 12. Apakah ada keterbatasan atau risiko yang terkait dengan penggunaan model berbasis fakta dalam Sistem Pemantauan Kesehatan?
- 13. Bagaimana cara untuk mengatasi keterbatasan atau risiko tersebut?
- 14. Mengapa memiliki prediksi kejadian medis penting dalam pengelolaan kesehatan pasien?
- 15. Bagaimana penggunaan model dapat membantu dalam pengelolaan penyakit kronis secara efektif oleh dokter dan profesional kesehatan?

D. REFERENSI

Asrol, L. D., Rifma, & Syahril. (2021). Evaluasi Literasi Kecerdasan Buatan Definisi. Cybernetics: Journal Educational Research and Sosial Studies, 2(April), 1–10.

Hasydna, N., & Dinata, R. K. (2020). 样本量估算-Machine Learning.Pdf. http://repository.unimal.ac.id/id/eprint/6707

Jaya, F., & Goh, W. (2021). Analisis Yuridis Terhadap Kedudukan Kecerdasan Buatan Atau Artificial Intelligence Sebagai Subjek Hukum Pada Hukum Positif Indonesia. Supremasi Hukum, 17(02), 01–11. https://doi.org/10.33592/jsh.v17i2.128

Kalsum, U. (2022). Pengenalan Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence) Kepada Para Remaja. Procedia Computer Science, 166, 310–314. https://www.binadarma.ac.id Karman. (2021). Strategi Dalam Mengembangkan Teknologi Kecerdasan Buatan. Majalah Semi Ilmiah Populer Komunikasi Massa, Vol. 2 No., 173–184.

Kusumawardani, Q. D. (2019). Hukum Progresif Dan Perkembangan Teknologi Kecerdasan Buatan. Veritas et Justitia, 5(1), 166–190. https://doi.org/10.25123/vej.3270

Mulisi, S. (2018). Argumentasi Hukum Kedudukan Kecerdasan Buatan Di Indoneisa. In Untag Sby.

Sandra, R., Zebua, Y., Khairunnisa, M. P., Pd, S., Hartatik, M. C., Si, S., Pariyadi, M. S., Kom Dessy, M., Wahyuningtyas, P., Pd, M., Ahmad, M., & Thantawi, S. T. (2023). Fenomena Artificial Intelligence (Ai) (Issue June). www.researchgate.net

Susatyono, J. D. (2021). Sistem Pakar: Kajian Konsep & Penerapannya.

Zein, A. (2021). Kecerdasan Buatan Dalam Hal Otomatisasi Layanan. Jurnal Ilmu Komputer JIK, 4(2), 18.

https://jurnal.pranataindonesia.ac.id/index.php/jik/article/download/96/49

PERTEMUAN KE 13 SISTEM PENALARAN-REASONING SYSTEM

1. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 13, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan system penalaran (*reasoning system*) dalam kecerdasan buatan dengan dengan tepat dan cermat mulai dari awal sampai akhir kuliah ke 13 ini.

2. URAIAN MATERI

Reasoning system dalam kecerdasan buatan merujuk pada kemampuan sistem untuk melakukan pemikiran logis, analisis data, dan membuat keputusan berdasarkan informasi yang ada. Sistem penalaran ini sering digunakan untuk mengolah informasi yang kompleks dan membuat inferensi atau kesimpulan berdasarkan aturan atau pola tertentu. Ada beberapa jenis reasoning system dalam kecerdasan buatan, antara lain:

- 1. *Deductive Reasoning* (Penalaran Deduktif): Sistem ini menggunakan aturan logika untuk mengevaluasi proposisi dan membuat kesimpulan yang pasti. Jika aturan dan fakta yang diberikan benar, maka kesimpulan yang diambil juga benar.
- 2. Inductive Reasoning (Penalaran Induktif): Sistem ini mencoba membuat kesimpulan umum berdasarkan contoh atau data yang spesifik. Ini sering melibatkan generalisasi dari pengamatan yang telah dilakukan.
- 3. Abductive Reasoning (Penalaran Abduktif): Jenis penalaran ini melibatkan pembuatan hipotesis atau penjelasan yang paling mungkin berdasarkan informasi yang ada. Ini digunakan ketika informasi yang diberikan tidak mencukupi untuk membuat kesimpulan pasti.
- 4. Analogical Reasoning (Penalaran Analogi): Sistem ini menggunakan analogi atau kesamaan antara situasi atau objek untuk membuat kesimpulan. Ini mirip dengan cara manusia menggunakan pengalaman masa lalu untuk memahami situasi baru.

- Case-based Reasoning (Penalaran Berbasis Kasus): Sistem ini memecahkan masalah dengan merujuk pada kasus atau pengalaman sebelumnya yang mirip. Informasi dari kasus-kasus sebelumnya digunakan untuk menyelesaikan masalah yang sedang dihadapi.
- 6. Fuzzy Logic Reasoning (Penalaran Logika Fuzzy): Sistem ini memungkinkan representasi dari ketidakpastian atau keambiguan dalam proses penalaran. Konsep logika fuzzy memungkinkan penanganan variabel yang memiliki nilai di antara "benar" dan "salah".
- 7. Probabilistic Reasoning (Penalaran Probabilistik): Sistem ini mengintegrasikan konsep probabilitas untuk mengatasi ketidakpastian. Dalam konteks ini, keputusan dibuat berdasarkan probabilitas terjadinya suatu kejadian.

Sistem penalaran ini bersifat kritis dalam pengembangan sistem kecerdasan buatan, karena mereka memungkinkan sistem untuk memproses informasi, menarik kesimpulan, dan membuat keputusan secara lebih kompleks, mirip dengan cara manusia melakukan penalaran.

1. Penalaran Deduktif

Penalaran deduktif adalah proses penalaran logis yang melibatkan pengambilan kesimpulan yang pasti atau logis dari premis atau proposisi yang diberikan. Dalam penalaran deduktif, jika premis-premisnya benar dan aturan penalaran logis diikuti dengan benar, maka kesimpulan yang diambil haruslah benar. Ini adalah bentuk penalaran yang paling kuat, dan metodenya mengikuti prinsip-prinsip logika formal.

Berikut adalah langkah-langkah umum dalam penalaran deduktif:

- a. Premis (Pernyataan Awal): Penalaran deduktif dimulai dengan satu atau lebih premis, yaitu pernyataan awal atau fakta yang diberikan. Premis ini menjadi dasar untuk membuat kesimpulan.
- b. Aturan Logika (Hukum Logika): Selanjutnya, aturan logika digunakan untuk menghubungkan premis-premis tersebut dan mencapai kesimpulan. Aturan

logika ini bisa berupa hukum-hukum formal seperti hukum modus ponens,

hukum modus tollens, atau hukum transitivitas.

c. Penalaran (Proses Penarikan Kesimpulan): Dengan menerapkan aturan

logika pada premis-premis, kita dapat menarik kesimpulan yang logis dan

pasti. Proses ini melibatkan penerapan aturan logika secara sistematis untuk

mencapai kesimpulan yang dapat dipercaya.

d. Kesimpulan (Hasil Akhir): Kesimpulan yang dihasilkan dari proses penalaran

deduktif haruslah sesuai dengan aturan logika dan premis-premis yang

diberikan. Kesimpulan ini dianggap benar selama premis-premisnya benar

dan aturan logika yang digunakan sesuai.

Ambillah kasus penalaran deduktif sederhana:

Premis 1: Semua manusia adalah makhluk hidup.

Premis 2: Saya adalah manusia.

Aturan Logika: Hukum silogisme (jika A sama dengan B dan B sama dengan C,

maka A sama dengan C).

Kesimpulan: Oleh karena itu, saya adalah makhluk hidup.

Dalam contoh tersebut, kesimpulan diambil dengan mengikuti aturan logika dan

premis-premis yang diberikan. Penalaran deduktif membantu memastikan

kebenaran kesimpulan dengan cara yang formal dan terstruktur.

Berikut adalah tiga contoh penalaran deduktif:

a. Contoh 1: Sistem Logika Matematika

Pernyataan 1: Semua manusia adalah makhluk mortal.

Pernyataan 2: Saya adalah manusia.

Kesimpulan: Oleh karena itu, saya adalah makhluk mortal.

230

Dalam contoh ini, penalaran deduktif mengikuti aturan logika yang menyatakan bahwa jika suatu pernyataan umum (premis 1) berlaku untuk suatu objek tertentu (premis 2), maka kesimpulan khusus dapat ditarik.

b. Contoh 2: Sistem Penalaran Formal

Pernyataan 1: Jika hari ini hujan, maka jalan akan basah.

Pernyataan 2: Hari ini hujan.

Kesimpulan: Oleh karena itu, jalan akan basah.

Dalam contoh ini, penalaran deduktif mengikuti struktur kausalitas yang menyatakan bahwa jika kondisi tertentu (hujan) terpenuhi, maka efek tertentu (jalan basah) dapat diambil sebagai kesimpulan.

c. Contoh 3: Geometri

Pernyataan 1: Jika segitiga memiliki sudut-sudut yang semuanya sama dengan sudut siku-siku, maka segitiga tersebut adalah segitiga sama sisi.

Pernyataan 2: Segitiga ABC memiliki sudut-sudut yang semuanya sama dengan sudut siku-siku.

Kesimpulan: Oleh karena itu, segitiga ABC adalah segitiga sama sisi.

Dalam contoh ini, penalaran deduktif terjadi dalam konteks geometri di mana aturan dan properti segitiga digunakan untuk mencapai kesimpulan tentang jenis segitiga tertentu berdasarkan informasi yang diberikan.

2. Penalaran Induktif

Penalaran induktif adalah suatu bentuk penalaran logis yang melibatkan pembuatan kesimpulan umum atau hipotesis berdasarkan pengamatan atau data spesifik yang telah diberikan. Dalam penalaran induktif, informasi yang diberikan tidak selalu menjamin kebenaran kesimpulan, tetapi hanya membuatnya menjadi lebih mungkin atau rasional. Penalaran ini sering digunakan untuk membuat

generalisasi dari pengalaman atau observasi yang terbatas. Berikut adalah langkah-langkah umum dalam penalaran induktif:

- a. Pengamatan (Observasi): Penalaran induktif dimulai dengan pengamatan atau data yang diberikan. Informasi ini dapat diperoleh melalui pengalaman, eksperimen, atau pengamatan langsung.
- b. Pola atau Trend (Pengenalan Pola): Setelah mengumpulkan data atau informasi, perhatikan pola atau tren yang mungkin muncul. Penalaran induktif sering melibatkan identifikasi pola yang dapat digeneralisasi ke situasi lebih luas.
- c. Hipotesis atau Kesimpulan Umum (Generalisasi): Berdasarkan pola atau tren yang diamati, buatlah hipotesis atau kesimpulan umum yang mencakup semua data yang ada. Kesimpulan ini bersifat probabilistik dan tidak menjamin kebenarannya.
- d. Uji Coba atau Verifikasi (Pengecekan Kesimpulan): Kesimpulan yang dihasilkan dari penalaran induktif dapat diuji coba atau diverifikasi dengan data tambahan atau pengamatan lebih lanjut. Ini membantu meningkatkan kepercayaan terhadap kesimpulan tersebut.

Berikut adalah tiga contoh penalaran induktif:

✓ Contoh 1: Populasi Burung di Suatu Kawasan

Pengamatan: Selama tiga tahun terakhir, setiap kali diadakan penghitungan, jumlah burung pemakan biji di suatu kawasan terus meningkat.

Pola atau Kesimpulan Induktif: Setiap kali dihitung, populasi burung pemakan biji di kawasan ini terus meningkat.

Kesimpulan Induktif: Oleh karena itu, mungkin ada faktor-faktor tertentu yang mendukung pertumbuhan populasi burung pemakan biji di kawasan ini.

Dalam contoh ini, penalaran induktif terjadi ketika data pengamatan digunakan untuk membuat generalisasi bahwa ada kecenderungan pertumbuhan populasi burung pemakan biji di kawasan tersebut.

✓ Contoh 2: Pengamatan Kebiasaan Konsumen

Pengamatan: Selama periode promosi, setiap kali produk A dipasarkan dengan diskon, penjualan produk tersebut meningkat.

Pola atau Kesimpulan Induktif: Setiap kali produk A dipasarkan dengan diskon, penjualan meningkat.

Kesimpulan Induktif: Oleh karena itu, mungkin ada kecenderungan bahwa konsumen merespons positif terhadap diskon untuk produk A.

Dalam contoh ini, penalaran induktif muncul ketika pengamatan terkait peningkatan penjualan dikaitkan dengan strategi pemasaran khusus, menghasilkan kesimpulan bahwa diskon berdampak positif pada perilaku konsumen.

✓ Contoh 3: Hasil Percobaan Ilmiah

Pengamatan: Selama serangkaian percobaan, setiap kali suhu di laboratorium dinaikkan, reaksi kimia menjadi lebih cepat.

Pola atau Kesimpulan Induktif: Setiap kali suhu dinaikkan, reaksi kimia menjadi lebih cepat.

Kesimpulan Induktif: Oleh karena itu, mungkin ada hubungan antara suhu dan kecepatan reaksi kimia.

3. Penalaran Abduktif

Penalaran abduktifn dikenal sebagai penalaran retroduktif atau penalaran terbalik, adalah suatu bentuk penalaran logis yang melibatkan pembuatan hipotesis atau penjelasan yang paling mungkin berdasarkan informasi yang ada. Ini berbeda dari penalaran deduktif yang menghasilkan kesimpulan yang pasti berdasarkan premis-premis yang diketahui, dan penalaran induktif yang membuat generalisasi berdasarkan data spesifik. Dalam penalaran abduktif, orang membuat penjelasan atau hipotesis yang paling rasional atau masuk akal untuk suatu kejadian atau fenomena yang diamati, meskipun belum tentu pasti benar.

Penalaran ini umumnya digunakan dalam situasi di mana informasi yang diberikan tidak cukup untuk membuat kesimpulan pasti. Berikut adalah tiga contoh penalaran abduktif:

✓ Contoh 1: Kasus Diagnosis Medis

Pengamatan: Seorang pasien datang dengan gejala seperti demam, batuk, dan sakit kepala.

Pertanyaan Abduktif: Apa penyebab dari gejala ini?

Hipotesis Abduktif: Mungkin pasien menderita flu, mengingat gejalanya yang umum.

Verifikasi: Dokter dapat meresepkan tes atau pemeriksaan lebih lanjut untuk memverifikasi apakah pasien benar-benar menderita flu atau penyakit lain.

Dalam contoh ini, penalaran abduktif terjadi ketika dokter membuat hipotesis yang paling masuk akal berdasarkan gejala yang diamati, meskipun masih perlu diuji lebih lanjut untuk verifikasi.

✓ Contoh 2: Kecelakaan Lalu Lintas

Pengamatan: Sebuah mobil rusak di persimpangan jalan.

Pertanyaan Abduktif: Apa yang mungkin terjadi di sini?

Hipotesis Abduktif: Mungkin terjadi kecelakaan lalu lintas, mengingat kerusakan pada mobil.

Verifikasi: Petugas lalu lintas atau polisi dapat dilibatkan untuk menyelidiki penyebab kecelakaan dan mengumpulkan bukti.

Dalam situasi ini, penalaran abduktif digunakan untuk membuat hipotesis tentang kejadian yang mungkin terjadi berdasarkan bukti fisik yang ada.

✓ Contoh 3: Kesalahan dalam Program Komputer

Pengamatan: Sebuah program komputer tidak berjalan seperti yang diharapkan.

Pertanyaan Abduktif: Mengapa program ini tidak berfungsi dengan benar? Hipotesis Abduktif: Mungkin ada kesalahan sintaks atau logika dalam kode program.

Verifikasi: Programmer dapat melakukan debugging untuk menemukan dan memperbaiki kesalahan-kesalahan yang mungkin terjadi.

Dalam konteks ini, penalaran abduktif membantu programmer membuat hipotesis tentang penyebab masalah dalam program berdasarkan gejala yang terlihat, dan mereka dapat memverifikasi hipotesis tersebut melalui proses debugging. Penalaran abduktif memberikan cara untuk menghasilkan hipotesis atau penjelasan yang masuk akal berdasarkan bukti yang tersedia, meskipun bukti tersebut mungkin tidak lengkap atau pasti. Kesimpulan abduktif bersifat tentatif dan memerlukan verifikasi lebih lanjut.

4. Penalaran Analogi

Analogical reasoning atau penalaran analogi adalah suatu bentuk penalaran yang melibatkan pembandingan atau perbandingan antara dua situasi atau objek yang berbeda namun memiliki kemiripan tertentu. Dalam penalaran analogi, kita mengasumsikan bahwa karena dua hal memiliki kemiripan dalam beberapa aspek, mereka juga mungkin memiliki kemiripan dalam aspek-aspek lainnya. Analogi sering digunakan untuk membuat prediksi atau mengambil kesimpulan berdasarkan situasi atau objek yang sudah dikenal. Berikut adalah dua contoh penalaran analogi:

✓ Contoh 1: Analogi dalam Bidang Ilmu Pengetahuan

Situasi A: Atom adalah seperti tata surya miniatur, dengan inti atom sebagai matahari dan elektron berputar mengelilingi inti.

Situasi B: Molekul air (H2O) memiliki dua atom hidrogen dan satu atom oksigen yang terikat bersama.

Analogi: Seperti elektron berputar mengelilingi inti atom, demikian pula atom hidrogen berputar mengelilingi atom oksigen dalam molekul air.

Dalam contoh ini, analogi digunakan untuk menjelaskan struktur molekuler dengan mengaitkannya dengan tata surya miniatur. Meskipun tidak semua aspek serupa, analogi ini membantu menggambarkan hubungan antara dua konsep yang berbeda.

✓ Contoh 2: Analogi dalam Konteks Pendidikan

Situasi A: Memahami konsep matematika dasar adalah seperti membangun dasar untuk sebuah bangunan.

Situasi B: Proses pembelajaran lanjutan membutuhkan pemahaman yang kuat tentang konsep matematika dasar.

Analogi: Seperti sebuah bangunan yang kuat memerlukan dasar yang kokoh, demikian pula pembelajaran lanjutan memerlukan pemahaman matematika dasar yang kuat.

Dalam contoh contoh sebelumnya, analogi digunakan untuk menjelaskan pentingnya memahami konsep matematika dasar sebagai dasar yang kuat untuk pembelajaran matematika lebih lanjut. Analogi ini membantu menyampaikan ide kompleks dengan menggunakan konsep yang lebih mudah dipahami. Penting untuk diingat bahwa meskipun penalaran analogi dapat memberikan wawasan yang berharga, mereka juga dapat memiliki kelemahan jika kemiripan yang digunakan tidak memadai atau situasi tersebut sangat berbeda dalam hal-hal kunci. Oleh karena itu, penggunaan analogi memerlukan kebijaksanaan dan pertimbangan yang hati-hati.

5. Penalaran Berbasis Kasus (Case-Based Reasoning)

Penalaran berbasis kasus (case-based reasoning) adalah suatu pendekatan dalam kecerdasan buatan yang melibatkan pemecahan masalah dengan merujuk pada kasus atau pengalaman spesifik yang mirip dengan situasi yang sedang dihadapi. Konsepnya mirip dengan cara manusia belajar dan mengambil keputusan berdasarkan pengalaman masa lalu. Sistem berbasis kasus

menyimpan dan mengorganisir pengetahuan dalam bentuk kasus, yang terdiri dari informasi tentang masalah, solusi yang diterapkan, dan konteksnya. Berikut adalah dua contoh penalaran berbasis kasus:

✓ Contoh 1: Sistem Diagnosa Medis

Kasus A: Seorang pasien datang dengan gejala demam, batuk, dan sesak napas. Setelah pemeriksaan, didiagnosis menderita pneumonia dan diberikan antibiotik tertentu.

Kasus B: Pasien lain datang dengan gejala serupa, dan sistem berbasis kasus merujuk pada Kasus A. Sistem menyarankan penggunaan antibiotik yang sama karena kesamaan gejala dan diagnosis.

Dalam contoh ini, penalaran berbasis kasus digunakan dalam sistem diagnostik medis. Sistem menyimpan kasus-kasus sebelumnya dan mencocokkan gejala pasien baru dengan kasus-kasus yang mirip untuk memberikan rekomendasi atau diagnosis.

✓ Contoh 2: Sistem Rekomendasi Produk:

Kasus X: Pengguna A membeli beberapa buku fiksi dan sistem merekomendasikan buku-buku serupa berdasarkan preferensi sebelumnya. Kasus Y: Pengguna B yang memiliki preferensi serupa dengan Pengguna A mencari rekomendasi, dan sistem merujuk pada Kasus X. Sistem merekomendasikan buku-buku yang disukai oleh Pengguna A.

Dalam contoh yang diuraikan sebelumnya, penalaran berbasis kasus digunakan dalam sistem rekomendasi produk. Sistem memanfaatkan informasi tentang preferensi dan pembelian pengguna sebelumnya untuk memberikan rekomendasi kepada pengguna baru. Langkah-langkah umum dalam penalaran berbasis kasus melibatkan:

✓ Pencocokan Kasus: Mengidentifikasi kasus-kasus dalam basis

pengetahuan yang memiliki karakteristik atau fitur yang mirip dengan

situasi atau masalah yang dihadapi.

✓ Adaptasi atau Penyesuaian: Menyesuaikan solusi yang digunakan dalam

kasus yang mirip untuk memenuhi kebutuhan atau konteks situasi yang

sedang dihadapi.

✓ Evaluasi dan Penyesuaian: Mengevaluasi hasil dari solusi yang diadopsi

dan jika perlu, menyesuaikan solusi berdasarkan umpan balik dan hasil

dari penerapan solusi tersebut.

Setelah dilihat iraian tentang penalaran berbasis kasus memungkinkan

sistem untuk belajar dari pengalaman dan mengatasi masalah dengan merujuk

pada pengetahuan yang telah ada.

6. Penalaran Logika Fuzzy

Penalaran Logika Fuzzy adalah suatu bentuk penalaran dalam kecerdasan

buatan yang memungkinkan pengelolaan ketidakpastian atau keambiguan dalam

data atau informasi. Logika fuzzy memperkenalkan konsep nilai keanggotaan

(membership value) yang memungkinkan suatu variabel memiliki nilai di antara

"benar" dan "salah," menciptakan suatu skala kontinu daripada yang diskrit. Ini

berguna untuk mengatasi situasi di mana batasan antara kategori-kategori tidak

tegas atau jelas. Berikut adalah dua contoh penalaran logika fuzzy:

a. Contoh 1: Sistem Kontrol Kipas Angin Otomatis:

Variabel Input: Suhu ruangan

Variabel Output: Kecepatan kipas angin

Aturan Fuzzy:

Jika suhu rendah, maka kecepatan kipas rendah.

Jika suhu sedang, maka kecepatan kipas sedang.

Jika suhu tinggi, maka kecepatan kipas tinggi.

238

 Penalaran: Jika suhu ruangan adalah 25 derajat Celsius, suhu tersebut dapat dianggap sebagai "sedang." Oleh karena itu, berdasarkan aturan fuzzy di atas, kecepatan kipas akan diatur ke tingkat "sedang."

Dalam sistem kontrol kipas angin, logika fuzzy memungkinkan penyesuaian kecepatan kipas secara bertahap berdasarkan suhu ruangan yang tidak memiliki batas yang tegas.

b. Contoh 2: Evaluasi Kinerja Karyawan:

Variabel Input 1: Jumlah proyek yang selesai

Variabel Input 2: Kehadiran

Variabel Output: Kinerja karyawan

Aturan Fuzzy:

✓ Jika jumlah proyek tinggi dan kehadiran tinggi, maka kinerja karyawan sangat baik.

✓ Jika jumlah proyek rendah dan kehadiran rendah, maka kinerja karyawan rendah.

✓ Jika jumlah proyek sedang dan kehadiran baik, maka kinerja karyawan baik.

Penalaran: Seorang karyawan menyelesaikan banyak proyek dan memiliki tingkat kehadiran yang tinggi. Berdasarkan aturan fuzzy, kinerja karyawan dapat dianggap sebagai "sangat baik."

Dalam evaluasi kinerja karyawan, logika fuzzy memungkinkan untuk mempertimbangkan variabel-variabel yang sulit diukur secara tegas, seperti "baik" atau "tinggi," dan memberikan hasil yang lebih nuansa berdasarkan kondisi yang sebenarnya. Penalaran logika fuzzy membantu sistem kecerdasan buatan beroperasi dalam kondisi ketidakpastian dan keambiguan,

yang seringkali ada dalam dunia nyata. Hal ini memungkinkan sistem untuk mengambil keputusan atau menghasilkan output dengan mempertimbangkan tingkat keanggotaan suatu variabel pada kategori tertentu.

7. Penalaran Probabilistik

Penalaran probabilistik adalah suatu bentuk penalaran dalam kecerdasan buatan yang memanfaatkan konsep probabilitas untuk mengatasi ketidakpastian dan mengukur sejauh mana suatu pernyataan atau keputusan dapat diandalkan. Dalam penalaran probabilistik, informasi dikuantifikasi dalam bentuk peluang atau probabilitas, yang mencerminkan keyakinan atau ketidakpastian yang terkait dengan suatu pernyataan atau kejadian. Berikut adalah dua contoh penalaran probabilistik:

a. Contoh 1: Sistem Pengenalan Wajah:

Situasi: Sistem pengenalan wajah harus memutuskan apakah wajah yang dikenali oleh kamera adalah wajah seseorang di dalam basis data. Informasi Probabilistik: Sistem mungkin memberikan probabilitas 0,8 (80%) bahwa wajah tersebut adalah wajah target berdasarkan fitur-fitur tertentu. Keputusan: Dengan informasi probabilitas ini, sistem dapat memutuskan untuk mengenali wajah atau tidak. Jika probabilitas tinggi, mungkin sistem akan mengambil keputusan positif; jika rendah, sistem mungkin menolak mengenali.

b. Contoh 2: Sistem Pendeteksian Penyakit:

Situasi: Sebuah sistem pendeteksian penyakit menggunakan data medis seperti tes laboratorium dan riwayat kesehatan pasien.

Informasi Probabilistik: Setelah melakukan tes laboratorium, sistem memberikan probabilitas bahwa pasien tertentu menderita penyakit tertentu. Misalnya, probabilitas 0,9 (90%) bahwa pasien memiliki penyakit A.

Keputusan: Berdasarkan informasi probabilitas ini, dokter atau sistem kesehatan dapat memutuskan jenis perawatan atau tindakan apa yang harus

diambil. Misalnya, jika probabilitas tinggi, mungkin diperlukan pengobatan intensif.

Dalam kedua contoh yang diuraikan sebelumnya, penalaran probabilistik memungkinkan sistem untuk mengukur dan mengkomunikasikan tingkat keyakinan atau ketidakpastian yang terkait dengan keputusan yang diambil. Hal ini sangat penting dalam situasi di mana informasi tidak lengkap atau ambigu, dan memberikan cara yang lebih fleksibel untuk membuat keputusan yang berbasis pada probabilitas daripada pada keputusan biner yang mutlak. Penalaran probabilistik sangat berguna dalam pengambilan keputusan di dunia nyata di mana ketidakpastian seringkali ada.

Lebih jauh lagi mari dilihat arti penting tentang informasi probabilistik dan diartikan sebagai informasi atau data yang dikaitkan dengan konsep probabilitas. Probabilitas sendiri adalah ukuran numerik dari sejauh mana kita yakin suatu peristiwa akan terjadi. Informasi probabilistik digunakan untuk menggambarkan tingkat keyakinan atau ketidakpastian terkait dengan suatu kejadian atau pernyataan. Dalam konteks ini, nilai probabilitas berkisar antara 0 dan 1, di mana 0 menunjukkan ketidakmungkinan dan 1 menunjukkan kepastian mutlak. Berikut adalah beberapa komponen utama dari informasi probabilistik:

- a. Probabilitas (Peluang): Probabilitas adalah ukuran numerik dari sejauh mana suatu peristiwa akan terjadi. Probabilitas 0 berarti peristiwa tersebut tidak mungkin terjadi, sedangkan probabilitas 1 berarti peristiwa tersebut pasti terjadi. Probabilitas di antara 0 dan 1 menunjukkan tingkat ketidakpastian.
- b. Distribusi Probabilitas: Distribusi probabilitas menyajikan seluruh spektrum probabilitas untuk semua kemungkinan hasil suatu peristiwa atau eksperimen. Distribusi ini memberikan gambaran lengkap tentang sejauh mana kemungkinan masing-masing hasil.
- c. Keyakinan atau Kepastian: Informasi probabilistik memungkinkan kita menyatakan sejauh mana kita yakin atau tidak yakin terhadap suatu peristiwa. Misalnya, jika kita menyatakan bahwa probabilitas suatu peristiwa

adalah 0,9, kita menyampaikan keyakinan yang lebih kuat daripada jika kita menyatakan probabilitasnya 0,5.

Ambil contoh informasi probabilistik sebagai berikut:

a. Contoh 1: Pencurian di Sebuah Wilayah

Kejadian: Pencurian terjadi di sebuah wilayah.

Informasi Probabilistik:

Probabilitas bahwa pencurian terjadi di musim panas = 0,7.

Probabilitas bahwa pencurian terjadi pada malam hari = 0,8.

Probabilitas bahwa pencurian melibatkan pemecahan kaca = 0,6.

Keputusan atau Analisis: Dengan informasi ini, kita dapat menghitung probabilitas keseluruhan bahwa pencurian melibatkan pemecahan kaca di musim panas pada malam hari.

b. Contoh 2: Prediksi Cuaca:

Pernyataan Probabilistik: Berdasarkan data historis dan pemantauan saat ini, meteorolog memperkirakan ada 70% peluang hujan besok.

Interpretasi Probabilistik: Peluang 70% ini menyiratkan keyakinan tinggi meteorolog bahwa cuaca akan hujan besok, namun masih menyisakan 30% kemungkinan untuk cuaca tidak hujan.

c. Contoh 3: Keputusan Keuangan:

Pernyataan Probabilistik: Seorang analis keuangan menyatakan bahwa ada 85% kemungkinan bahwa harga saham perusahaan X akan naik dalam bulan berikutnya berdasarkan tren pasar dan kinerja perusahaan.

Interpretasi Probabilistik: Dengan probabilitas sebesar 85%, analis percaya bahwa saham perusahaan X memiliki peluang tinggi untuk naik, tetapi masih ada 15% peluang bahwa saham tersebut mungkin tidak mengalami kenaikan.

Informasi probabilitas dalam contoh contoh tersebut membantu mengukur ketidakpastian dan memberikan gambaran tentang tingkat keyakinan atau

kepercayaan terkait dengan suatu peristiwa atau keputusan. Probabilitas menyediakan kerangka kerja untuk mengelola risiko dan membuat keputusan berdasarkan informasi yang tidak selalu pasti. Probabilitas diukur untuk berbagai kondisi atau fitur yang mungkin terlibat, dan informasi ini dapat digunakan untuk mengambil keputusan atau melakukan analisis lebih lanjut.

3. TUGAS/LATIHAN

- 1. Apa syarat-syarat agar penalaran deduktif menghasilkan kesimpulan yang benar?
- 2. Bagaimana penalaran deduktif berbeda dari penalaran induktif?
- 3. Bagaimana sistem kecerdasan buatan menggunakan penalaran deduktif dalam pemecahan masalah?
- 4. Apa itu logika fuzzy dan bagaimana ia mengatasi ketidakpastian dalam penalaran?
- 5. Berikan contoh konkret dari penalaran analogi dalam kehidupan sehari-hari?
- 6. Apa kelebihan dan kelemahan dari penalaran analogi dalam konteks kecerdasan buatan?
- Jelaskan langkah-langkah umum dalam penalaran induktif.
- 8. Berikan contoh kasus di mana penalaran berbasis kasus dapat memberikan solusi efektif.
- 9. Bagaimana cara untuk menerapkan penalaran berbasis kasus untuk memecahkan masalah yang kompleks?
- 10. Mengapa penalaran berbasis kasus penting dalam pengembangan sistem kecerdasan buatan?
- 11. Berikan contoh situasi di mana penalaran abduktif dapat digunakan untuk membuat hipotesis yang masuk akal.
- 12. Bagaimana cara untuk menguji kebenaran hipotesis dari penalaran abduktif?
- 13. Apa perbedaan antara distribusi probabilitas dan nilai probabilitas tunggal?
- 14. Bagaimana sistem kecerdasan buatan menggunakan penalaran probabilistik dalam pengambilan keputusan keuangan?
- 15. Bagaimana cara untuk menentukan apakah dua situasi atau objek memiliki kemiripan yang cukup kuat?

D. REFERENSI

- Ashar, A. F., Mulyono, S., & ... (2020). Implementasi Case Based Reasoning Untuk Mendiagnosa Hama Dan Penyakit Pada Tanaman Di Kecamatan Lasusua.

 *Prosiding Konstelasi Ilmiah ..., 489–493. http://jurnal.unissula.ac.id/index.php/kimueng/article/view/8621%0Ahttp://jurnal.unissula.ac.id/index.php/kimueng/article/viewFile/8621/3978
- Diana, R., Warni, H., & Sutabri, T. (2017). Penggunaan Teknoogi Machine Laerning untuk Pelayanan Monitoring Kegiatan Belajar Mengajar pada SMK Bina Sriwijaya Palembang. *Jurnal Teknik Informatika*, *5*(1), 41–50. https://jurnal.stmikdci.ac.id/index.php/jutekin/article/view/709/630
- Fajar Rohman Hariri. (2016). Penerapan Metode Fuzzy Sugeno Dalam Pendaftaran Siswa Baru di SDN Sonopatik 1 Nganjuk. *Teknik Informatika, Universitas Nusantara PGRI Kediri*, *3*(1), 41–46. Penerapan Metode Fuzzy Sugeno Dalam Pendaftaran Siswa Baru di SDN Sonopatik 1 Nganjuk
- Gunawan, A., Suhery, C., & Rismawan, T. (2021). Implementasi Metode Case-Based Reasoning Dan Similarity Jaccard Coefficient Dalam Identifikasi Kerusakan Laptop. *Coding: Jurnal Komputer Dan Aplikasi*, *09*(02), 292–305.
- Hagler, J., & Fajrin, A. A. (2023). Sistem Pakar Pengenalan Kesehatan Keselamatan Kerja Untuk Memdeteksi Resiko Bahaya Kerja Di Pt Wasco Engginering Menggunakan Metode Certaity Factor. Computer and Science Industrial Engineering (COMASIE), 8(1), 67–76. https://doi.org/10.33884/comasiejournal.v8i1.6829
- Iman Heri Ujianto, E., Amrulloh, A., Hevianto Saputro, T., Wibisono, G., Setiawati, I., Saifuddin, Rakhmadi Mido, A., Ikromina, F. I., Waluyo, T., & Hidayati, N. (2020). Intelligent System and Information Security [an Introduction]. www.uty.ac.id
- Mambu, J. G. Z., Pitra, D. H., Rizki, A., Ilmi, M., Nugroho, W., Leuwol, N. V, Muh, A., & Saputra, A. (2023). Pemanfaatan Teknologi Artificial Intelligence (AI) Dalam Menghadapi Tantangan Mengajar Guru di Era Digital. *Journal on Education*, 06(01), 2689–2698. https://www.jonedu.org/index.php/joe/article/view/3304
- Rahman, A., Hakim, R., & Fauzi, R. (2018). *Penerapan Sistem Pakar Dalam Menentukan Kualitas Rotan Tabu-Tabu Dengan Metode Forward Chaining*. http://ejournal.upbatam.ac.id/index.php/jif

Soepomo, P. (2013). *3. JIWA 211290-implementasi-case-base-reasoning-pada-si.* 1, 69–78.

Surahmat, A. (2023). Kecerdasan Buatan Dalam Data Mining.

PERTEMUAN KE 14 KEWAJARAN-COMMON SENSE

A. SASARAN MATERI

Sesudah mempelajari pokok bahasan perkuliahan di tatap muka ke 14, mahasiswa dapat memahami dan mendiskripsikan intisari kewajaran/common sense sebagai bagian dari kecerdasan buatan dengan dengan tepat dan cermat mulai dari awal sampai akhir kuliah ke 14 ini.

B. URAIAN MATERI

Kewajaran dalam kecerdasan buatan (*artificial intelligence*, AI) mencakup berbagai aspek yang berkaitan dengan etika, moralitas, dan dampak sosial dari pengembangan dan penerapan teknologi kecerdasan buatan. Berikut ini adalah beberapa aspek kewajaran dalam kecerdasan buatan:

1. Aspek Kewajaran dalam Kecerdasan Buatan

a. Keamanan dan Privasi:

Privasi Data: Pastikan bahwa pengguna memiliki kendali penuh atas data pribadi mereka, dan bahwa data tersebut digunakan hanya dengan izin yang jelas.

Keamanan Sistem: Pastikan bahwa sistem kecerdasan buatan aman dari serangan siber dan dapat diandalkan untuk mencegah potensi risiko.

b. Transparansi dan Keterbacaan:

Transparansi Algoritma: Algoritma yang digunakan harus dapat dijelaskan dengan cara yang dapat dimengerti oleh manusia, sehingga pengguna dan pemangku kepentingan lainnya dapat memahami bagaimana keputusan diambil.

Akuntabilitas: Penentuan tanggung jawab dan akuntabilitas dalam penggunaan teknologi Al untuk mencegah pengambilan keputusan yang tidak adil atau merugikan.

c. Keadilan:

Penghindaran Bias: Mengidentifikasi dan mengurangi bias yang mungkin muncul dalam data latihan dan algoritma, sehingga sistem dapat memberikan hasil yang lebih adil dan tidak diskriminatif.

Diversitas Tim Pengembang: Memastikan keberagaman dalam tim pengembangan untuk mengurangi potensi bias yang mungkin muncul akibat perspektif yang terbatas.

d. Manfaat Sosial:

Kesejahteraan Masyarakat: Pastikan bahwa penerapan kecerdasan buatan memberikan manfaat positif bagi masyarakat secara keseluruhan dan tidak hanya untuk kelompok tertentu.

Pencegahan Dampak Negatif: Antisipasi dan mencegah dampak negatif yang mungkin timbul, seperti pengangguran akibat otomatisasi.

e. Pertanggungjawaban dan Etika:

Kode Etik: Mengembangkan dan mematuhi kode etik yang jelas dalam pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan.

Keputusan Etis: Mempertimbangkan implikasi etis dalam setiap keputusan yang diambil oleh sistem kecerdasan buatan.

f. Partisipasi dan Inklusi:

Keterlibatan Masyarakat: Melibatkan masyarakat dalam proses pengembangan untuk memastikan keberlanjutan, adopsi yang lebih luas, dan memahami kebutuhan serta keprihatinan masyarakat.

Aksesibilitas: Memastikan bahwa solusi kecerdasan buatan dapat diakses dan dimengerti oleh semua lapisan masyarakat.

g. Ketaatan Hukum:

Kepatuhan Hukum: Memastikan bahwa implementasi kecerdasan buatan mematuhi undang-undang dan peraturan yang berlaku.

Kewajaran dalam kecerdasan buatan merupakan suatu kerangka kerja yang mencakup nilai-nilai dan prinsip-prinsip ini untuk memastikan bahwa pengembangan dan implementasi teknologi ini memberikan manfaat positif sambil meminimalkan risiko dan dampak negatifnya.

2. Keamanan dan Privasi

Kemanan dan privasi adalah aspek penting dalam konteks kewajaran kecerdasan buatan. Memastikan bahwa sistem kecerdasan buatan aman dan menghormati privasi pengguna adalah kunci untuk mendukung adopsi teknologi Al yang bertanggung jawab. Berikut adalah penjelasan lebih rinci mengenai kemanan dan privasi dalam kewajaran kecerdasan buatan:

a. Privasi Data:

Kontrol Pengguna: Memberikan pengguna kendali penuh atas data pribadi mereka. Ini dapat mencakup kebijakan izin yang jelas dan mekanisme untuk penghapusan data.

Anonimitas: Menerapkan praktik anonimisasi ketika memungkinkan, untuk menghilangkan identifikasi langsung dari data yang digunakan oleh sistem.

b. Keamanan Sistem:

Proteksi Terhadap Serangan Siber: Memastikan bahwa sistem kecerdasan buatan memiliki perlindungan yang memadai terhadap serangan siber. Ini melibatkan penggunaan enkripsi, firewall, dan pembaruan keamanan teratur.

Pengujian Keamanan: Melakukan pengujian keamanan secara teratur untuk mengidentifikasi dan memperbaiki potensi celah keamanan sejak dini.

c. Transparansi dan Keterbacaan:

Pengungkapan Penggunaan Data: Menjelaskan kepada pengguna bagaimana data mereka digunakan dan diolah oleh sistem kecerdasan buatan. Ini melibatkan pengungkapan yang jelas dalam kebijakan privasi.

Jelasnya Kebijakan Privasi: Menyusun kebijakan privasi yang transparan dan mudah dimengerti, memberikan informasi detail mengenai pengumpulan, penggunaan, dan penyimpanan data.

d. Keadilan (Fairness):

Penghindaran Pengumpulan Data Diskriminatif: Menjaga agar data latihan tidak menciptakan bias atau diskriminasi yang dapat merugikan kelompok tertentu.

Audit Algoritma: Melakukan audit secara rutin pada algoritma untuk memastikan keadilan dalam pengambilan keputusan.

e. Manfaat Sosial:

Pemantauan Dampak Sosial: Terus memantau dampak sosial dari implementasi kecerdasan buatan, termasuk implikasi terhadap privasi, dan mengambil langkahlangkah untuk meminimalkan dampak negatif.

f. Pertanggungjawaban dan Etika:

Kode Etik dan Standar Pertanggungjawaban: Memastikan bahwa pengembang dan pengguna Al mematuhi kode etik dan standar pertanggungjawaban yang ditetapkan untuk menjaga privasi dan kemanan.

g. Partisipasi dan Inklusi:

Melibatkan Pengguna dalam Desain: Melibatkan pengguna dalam tahap desain untuk memahami kebutuhan privasi mereka dan membangun sistem yang menghormati preferensi dan batasan privasi.

h. Ketaatan Hukum:

Kepatuhan dengan Hukum Privasi: Memastikan bahwa implementasi kecerdasan buatan sesuai dengan undang-undang privasi dan peraturan terkait di wilayah tempatnya digunakan.

i. Keamanan Model:

Perlindungan Terhadap Manipulasi Model: Menjamin bahwa model kecerdasan buatan tidak dapat dimanipulasi dengan mudah, baik oleh pihak internal maupun eksternal.

j. Pelatihan Tim Pengembang:

Pelatihan Kesadaran Privasi: Melatih tim pengembang untuk memiliki kesadaran tinggi terhadap isu-isu privasi dan kemanan, serta memahami praktik-praktik terbaik dalam melindungi privasi pengguna.

Dengan memperhatikan dan mengimplementasikan aspek-aspek ini, dapat memastikan bahwa kecerdasan buatan dikembangkan dan digunakan dengan mempertimbangkan kemanan dan privasi sebagai prioritas utama.

3. Transparansi dan Keterbacaan

Transparansi dan Keterbacaan (Explainability) dalam kecerdasan buatan (AI) merujuk pada kemampuan untuk menjelaskan secara jelas dan dapat dimengerti oleh manusia bagaimana sistem AI mengambil keputusan atau menghasilkan output tertentu. Kemampuan ini sangat penting untuk meningkatkan kepercayaan pengguna, memahami logika di balik keputusan AI, dan mengidentifikasi dan memitigasi potensi bias atau kesalahan sistem. Berikut adalah penjelasan lebih rinci mengenai transparansi dan keterbacaan dalam kecerdasan buatan:

a. Transparansi Algoritma:

Penjelasan Prosedur: Menyediakan penjelasan terperinci tentang bagaimana algoritma mengolah data dan mengambil keputusan. Ini melibatkan dokumentasi yang jelas dan mudah dimengerti tentang langkah-langkah yang diambil oleh sistem.

b. Pengungkapan Fitur Penting:

Identifikasi Fitur Pengambilan Keputusan: Menjelaskan fitur atau variabel yang paling mempengaruhi hasil keputusan. Ini membantu pengguna untuk memahami faktor-faktor kunci yang berkontribusi pada hasil akhir.

c. Model Interpretability:

Kemampuan untuk Diinterpretasi:

Memastikan bahwa model yang digunakan dapat diinterpretasi dengan baik oleh manusia.

Menggunakan model yang sederhana dan dapat dijelaskan daripada model kompleks yang sulit diinterpretasi.

d. Visualisasi Output:

Visualisasi Hasil Prediksi: Menyediakan visualisasi yang intuitif dari output prediksi atau keputusan, membantu pengguna untuk lebih memahami kontribusi setiap fitur atau variabel.

e. Jelasnya Kebijakan Privasi:

Pengungkapan Data yang Digunakan: Menjelaskan jenis data yang digunakan oleh sistem dan bagaimana data tersebut digunakan dalam pembentukan model.

Ini terkait erat dengan privasi, memberikan pemahaman kepada pengguna tentang apa yang sistem ketahui tentang mereka.

f. Konsistensi dalam Keputusan:

Kemampuan Konsistensi: Memastikan bahwa sistem memberikan keputusan yang konsisten dalam situasi yang serupa, membantu pengguna untuk memahami pola dan logika di balik keputusan.

g. Keterlibatan Pengguna:

Melibatkan Pengguna dalam Proses Keputusan: Memberikan pengguna kesempatan untuk berpartisipasi atau memberikan masukan dalam proses pengambilan keputusan, meningkatkan keterbacaan dan kepercayaan.

h. Pengujian dan Evaluasi:

Pengujian Keterbacaan: Melakukan pengujian keterbacaan sistem secara reguler untuk memastikan bahwa penjelasan yang diberikan dapat dipahami oleh berbagai pengguna, termasuk yang non-teknis.

i. Kejelasan dalam Algoritma:

Kemampuan untuk Diinterogasi: Sistem harus dapat diinterogasi, artinya pengguna dapat mengajukan pertanyaan mengenai proses pengambilan keputusan dan mendapatkan jawaban yang jelas dan informatif.

j. Kepatuhan dengan Standar:

Mematuhi Standar Industri: Mengikuti dan mematuhi standar industri terkait transparansi dan keterbacaan, seperti Guidelines on Explainability dari berbagai lembaga dan organisasi.

k. Pelatihan Pengguna:

Pelatihan Pengguna: Memberikan pelatihan kepada pengguna tentang cara menggunakan dan memahami output sistem AI, sehingga mereka dapat secara efektif menafsirkan informasi yang disajikan.

Transparansi dan keterbacaan dalam kecerdasan buatan tidak hanya menciptakan kepercayaan pengguna, tetapi juga membantu dalam mendeteksi dan mengatasi potensi bias serta meningkatkan akseptabilitas sosial terhadap teknologi AI.

4. Keadilan dalam Kecerdasan Buatan

Keadilan dalam konteks kecerdasan buatan (AI) merujuk pada keyakinan bahwa sistem AI memberikan perlakuan yang adil kepada semua pengguna dan kelompok, tanpa memihak atau mendiskriminasi berdasarkan karakteristik tertentu seperti suku, gender, ras, atau kategori lainnya. Menerapkan keadilan dalam kecerdasan buatan merupakan bagian integral dari konsep kewajaran, memastikan bahwa teknologi ini tidak hanya memberikan manfaat kepada sebagian kecil masyarakat tetapi juga menciptakan dampak positif yang merata. Berikut adalah penjelasan lebih rinci tentang keadilan dalam kecerdasan buatan:

a. Penghindaran Bias:

Bias dalam Data Latihan: Menjaga agar data latihan yang digunakan untuk melatih model tidak mengandung bias yang dapat mempengaruhi keputusan sistem secara tidak adil.

Penghapusan Bias yang Tidak Disengaja: Mengidentifikasi dan mengatasi bias yang tidak disengaja dalam model setelah pelatihan, dengan memastikan representasi yang seimbang dari berbagai kelompok dalam data.

b. Fairness by Design:

Desain yang Adil dari Awal: Memasukkan konsep keadilan dalam seluruh siklus pengembangan, dari perancangan hingga implementasi dan evaluasi.

Diversitas Tim Pengembang: Membentuk tim pengembang yang beragam secara demografis dan pengalaman untuk mencegah pandangan yang terbatas yang dapat memunculkan bias.

c. Penyesuaian untuk Kesenjangan Dalam Data:

Kompensasi untuk Ketidakseimbangan: Mengimplementasikan strategi untuk menangani ketidakseimbangan dalam data, seperti oversampling atau undersampling, untuk memastikan model tidak cenderung memihak kelompok mayoritas.

d. Metrik Keadilan (Fairness Metrics):

Penggunaan Metrik Keadilan: Menggunakan metrik yang dapat mengukur tingkat keadilan dalam model, seperti Disparate Impact, Equalized Odds, atau Group Fairness Metrics.

Monitoring dan Evaluasi Berkala: Melakukan evaluasi secara berkala terhadap metrik keadilan untuk memastikan bahwa model tetap adil seiring waktu.

e. Partisipasi Masyarakat:

Keterlibatan Pengguna: Melibatkan pengguna dalam proses pengembangan dan evaluasi model untuk memastikan bahwa perspektif dan kebutuhan mereka diakomodasi dengan baik.

Menggali Umpan Balik Masyarakat: Menggali umpan balik dari berbagai kelompok masyarakat untuk mengidentifikasi potensi dampak negatif dan meningkatkan sistem agar lebih responsif terhadap kebutuhan beragam.

f. Audit dan Akuntabilitas:

Audit Model: Melakukan audit terhadap model Al untuk memastikan bahwa keadilan dijaga dan potensi bias teridentifikasi.

Pertanggungjawaban: Menetapkan prosedur dan pertanggungjawaban untuk kasus-kasus ketidakadilan yang mungkin muncul, dan mengambil langkahlangkah korektif yang diperlukan.

g. Jaminan Kesetaraan Akses:

Akses yang Sama untuk Semua: Memastikan bahwa semua pengguna memiliki akses yang sama terhadap layanan Al tanpa diskriminasi berdasarkan latar belakang mereka.

Aksesibilitas Teknologi: Mengembangkan solusi Al yang dapat diakses dan dimengerti oleh berbagai kelompok masyarakat, termasuk mereka dengan kebutuhan khusus.

h. Pendidikan dan Kesadaran:

Pendidikan Publik: Meningkatkan kesadaran di kalangan pengguna dan pemangku kepentingan mengenai pentingnya keadilan dalam Al.

Pendidikan Tim Pengembang: Melatih tim pengembang untuk memahami dampak sosial dari teknologi Al dan pentingnya menghasilkan solusi yang adil.

i. Regulasi dan Kepatuhan Hukum:

Kepatuhan dengan Regulasi: Memastikan bahwa implementasi teknologi Al mematuhi undang-undang dan peraturan yang berlaku untuk melindungi hak dan keadilan masyarakat.

Implementasi prinsip keadilan dalam kecerdasan buatan merupakan upaya kolektif yang melibatkan pengembang, pemangku kepentingan, dan masyarakat umum. Langkah-langkah ini penting untuk memastikan bahwa teknologi ini tidak hanya canggih tetapi juga adil dan sesuai dengan nilai-nilai kemanusiaan.

5. Manfaat Sosial dan Kecerdasan Buatan

Manfaat sosial berkaitan dengan kewajaran kecerdasan buatan (AI) mencakup dampak positif yang dapat dirasakan oleh masyarakat secara luas. Kewajaran dalam pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan bertujuan untuk menciptakan solusi yang memberikan manfaat sosial secara inklusif, adil, dan berkelanjutan. Berikut adalah penjelasan lebih rinci mengenai manfaat sosial dalam konteks kewajaran kecerdasan buatan:

a. Peningkatan Efisiensi dan Produktivitas:

Automatisasi Tugas Rutin: Kecerdasan buatan dapat digunakan untuk mengotomatisasi tugas-tugas rutin dan bersifat repetitif, meningkatkan efisiensi dan produktivitas dalam berbagai sektor.

b. Peningkatan Kualitas Pelayanan Kesehatan:

Diagnosa Medis yang Cepat dan Akurat: Penggunaan Al dalam bidang kesehatan dapat membantu dalam diagnosis penyakit dengan cepat dan akurat, membantu perawat dan dokter untuk memberikan pelayanan yang lebih baik.

c. Peningkatan Keamanan dan Pengawasan:

Deteksi Kejahatan dan Ancaman Keamanan: Teknologi Al dapat digunakan untuk mendeteksi pola kejahatan, ancaman keamanan, dan aktivitas yang mencurigakan, membantu meningkatkan keamanan masyarakat.

d. Pembangunan Kota Cerdas:

Optimisasi Transportasi: Implementasi Al dalam sistem transportasi kota dapat mengoptimalkan rute, mengurangi kemacetan, dan meningkatkan mobilitas umum.

e. Peningkatan Kualitas Pendidikan:

Pembelajaran Adapatif: Solusi Al dapat disesuaikan dengan kebutuhan belajar masing-masing siswa, meningkatkan efektivitas pengajaran dan memberikan pendekatan yang lebih personal.

f. Pemberdayaan Ekonomi:

Pengembangan Usaha Kecil dan Menengah (UKM): Implementasi kecerdasan buatan dapat membantu UKM dalam meningkatkan efisiensi operasional, mengoptimalkan rantai pasokan, dan mencapai target pasar yang lebih luas.

g. Pencegahan Dampak Negatif pada Lingkungan:

Optimisasi Energi: Solusi Al dapat membantu mengoptimalkan penggunaan energi, mengurangi jejak karbon, dan mendukung langkah-langkah untuk menjaga lingkungan hidup.

h. Mengurangi Diskriminasi dan Unggul Pilih:

Pengambilan Keputusan yang Adil: Prinsip keadilan dalam Al dapat membantu mengurangi bias dan diskriminasi dalam pengambilan keputusan, menciptakan kesetaraan akses dan peluang.

i. Inovasi dalam Pelayanan Publik:

Pelayanan Publik yang Efisien: Penerapan Al dalam penyelenggaraan layanan publik, seperti pelayanan pelanggan, dapat meningkatkan efisiensi dan responsivitas pemerintah terhadap kebutuhan masyarakat.

j. Peningkatan Mobilitas dan Aksesibilitas:

Penerapan teknologi Al dapat menghasilkan solusi transportasi pintar yang lebih efisien, aman, dan terjangkau bagi masyarakat.

k. Pemberdayaan Pekerjaan Manusia:

Dengan memanfaatkan kecerdasan buatan untuk tugas-tugas yang bersifat repetitif, pekerja manusia dapat fokus pada tugas-tugas kreatif, analitis, dan interpersonal.

I. Pemecahan Masalah Kesehatan Global:

Al dapat digunakan untuk menganalisis besar dataset kesehatan, mempercepat penelitian penyakit, dan mendukung upaya penanggulangan pandemi atau penyakit endemik.

m. Kesetaraan dalam Akses Teknologi:

Memastikan bahwa teknologi Al dapat diakses oleh berbagai lapisan masyarakat, termasuk mereka yang berada di daerah terpencil atau dengan sumber daya terbatas.

n. Pengembangan Solusi Inklusif:

Memastikan bahwa teknologi Al dapat diakses oleh berbagai lapisan masyarakat, termasuk mereka yang berada di daerah terpencil atau dengan sumber daya terbatas.

Manfaat sosial dari kecerdasan buatan sangat tergantung pada implementasinya yang dilakukan secara etis dan bertanggung jawab. Oleh karena itu, perlu terus mengembangkan dan menerapkan kebijakan serta regulasi yang mendukung kewajaran dan keadilan dalam penggunaan teknologi AI.

6. Pertanggungjawaban dan Etika

Pertanggungjawaban dan etika dalam konteks kecerdasan buatan (AI) adalah aspek kritis untuk memastikan bahwa pengembangan, implementasi, dan penggunaan teknologi ini dilakukan secara bertanggung jawab dan sesuai dengan nilai-nilai moral dan etika. Berikut adalah penjelasan lebih rinci mengenai pertanggungjawaban dan etika dalam kewajaran kecerdasan buatan:

a. Akuntabilitas dan Tanggung Jawab:

Definisi Tanggung Jawab: Memahami dan menentukan siapa yang bertanggung jawab atas pengembangan, implementasi, dan dampak dari sistem kecerdasan buatan. Mengidentifikasi peran dan kewajiban setiap pemangku kepentingan, termasuk pengembang, penyedia layanan, dan pengguna akhir.

b. Penerapan Kode Etik:

Mengembangkan dan mematuhi kode etik yang jelas dan rinci untuk pengembangan dan penggunaan kecerdasan buatan. Menetapkan norma-norma moral yang harus diikuti dalam seluruh siklus hidup sistem AI.

c. Kejelasan dalam Tujuan Sistem:

Definisi Tujuan dengan Jelas: Menentukan tujuan sistem kecerdasan buatan dengan jelas dan mengkomunikasikannya secara transparan kepada pemangku kepentingan. Mencegah penggunaan teknologi Al untuk tujuan yang tidak sesuai atau merugikan.

d. Kemanfaatan Sosial:

Analisis Dampak Sosial: Mempertimbangkan dampak sosial dari implementasi kecerdasan buatan dan memastikan bahwa manfaatnya merata dan tidak merugikan kelompok tertentu. Menggunakan teknologi untuk memecahkan masalah sosial dan menciptakan nilai positif bagi masyarakat.

e. Penghindaran Bias dan Diskriminasi:

Identifikasi dan Koreksi Bias: Mengidentifikasi dan mengurangi bias dalam data pelatihan dan algoritma untuk mencegah diskriminasi yang tidak adil. Melibatkan pengguna dalam proses pengembangan untuk memastikan perspektif yang beragam diperhitungkan.

f. Partisipasi Masyarakat:

Keterlibatan dan Konsultasi: Melibatkan masyarakat dalam pembuatan keputusan yang melibatkan pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan. Menerima masukan dan umpan balik dari masyarakat untuk menciptakan solusi yang lebih sesuai dengan nilai dan kebutuhan mereka.

g. Keterbacaan dan Transparansi:

Jelasnya Penjelasan Sistem: Mempastikan kecerdasan buatan dapat dijelaskan secara jelas dan dimengerti oleh pengguna dan pemangku kepentingan lainnya. Menyediakan penjelasan terperinci tentang bagaimana keputusan diambil dan fitur apa yang mempengaruhi output.

h. Keamanan dan Privasi:

Perlindungan Data Pengguna: Menjamin keamanan data pengguna dan memberikan kontrol penuh kepada pemilik data terkait penggunaan dan penyimpanan informasi pribadi. Melindungi sistem kecerdasan buatan dari ancaman keamanan siber yang dapat membahayakan integritas dan keandalan.

i. Pertimbangan Lingkungan:

Dampak Lingkungan: Mempertimbangkan dampak lingkungan dari implementasi teknologi Al dan mencari cara untuk mengurangi jejak karbon dan dampak negatif lainnya. Menggunakan sumber daya secara efisien dan berkelanjutan.

j. Ketaatan Hukum:

Memastikan bahwa pengembangan dan penggunaan kecerdasan buatan sesuai dengan undang-undang dan regulasi yang berlaku. Bersiap untuk menyesuaikan diri dengan perubahan regulasi dan kebijakan yang dapat mempengaruhi operasi

k. Pelatihan Tim Pengembang:

Memastikan bahwa pengembangan dan penggunaan kecerdasan buatan sesuai dengan undang-undang dan regulasi yang berlaku. Bersiap untuk menyesuaikan diri dengan perubahan regulasi dan kebijakan yang dapat mempengaruhi operasi

I. Evaluasi dan Pemantauan Terus-Menerus:

Melakukan evaluasi terus-menerus terhadap dampak sosial dari sistem kecerdasan buatan. - Menerapkan perubahan dan perbaikan berkelanjutan berdasarkan hasil evaluasi tersebut.

Pertanggungjawaban dan etika dalam kewajaran kecerdasan buatan merupakan fondasi untuk membangun teknologi yang dapat memberikan manfaat sosial secara positif sambil meminimalkan risiko dan dampak negatif. Kesadaran dan komitmen terhadap nilai-nilai etika dan pertanggungjawaban memainkan peran kunci dalam mengarahkan pengembangan dan penggunaan Al yang berkelanjutan.

7. Partisipasi dan Inklusi

Partisipasi dan inklusi dalam konteks kewajaran kecerdasan buatan (AI) bertujuan untuk memastikan bahwa berbagai kelompok dan perspektif masyarakat dilibatkan dalam proses pengembangan, implementasi, dan penggunaan teknologi AI. Langkah-langkah ini dirancang untuk menghindari bias, meningkatkan keadilan, dan memastikan bahwa solusi yang dihasilkan bermanfaat bagi semua lapisan masyarakat. Berikut adalah penjelasan lebih rinci mengenai partisipasi dan inklusi dalam kewajaran kecerdasan buatan:

a. Keterlibatan Pengguna:

Proses Pengambilan Keputusan Bersama: Melibatkan pengguna potensial dalam proses pengambilan keputusan terkait desain, pengembangan, dan implementasi teknologi AI.

Pengumpulan Umpan Balik Pengguna: Mengumpulkan umpan balik secara teratur dari pengguna untuk memahami kebutuhan, preferensi, dan masalah yang mungkin muncul.

b. Konsultasi Masyarakat:

Sesi Konsultasi Terbuka: Menyelenggarakan sesi konsultasi dan forum terbuka untuk mendengarkan pandangan dan kekhawatiran masyarakat terkait dengan penggunaan teknologi AI.

Partisipasi dalam Keputusan Kebijakan: Mengizinkan masyarakat untuk berpartisipasi dalam proses pembuatan kebijakan yang berkaitan dengan penggunaan kecerdasan buatan.

c. Kesetaraan Akses:

Akses yang Sama untuk Semua: Memastikan bahwa teknologi Al dapat diakses dan dimengerti oleh semua lapisan masyarakat tanpa memandang latar belakang sosial, ekonomi, atau keterampilan teknologi.

Inisiatif Pendidikan dan Pelatihan: Menyediakan inisiatif pendidikan dan pelatihan untuk meningkatkan literasi digital dan teknologi, sehingga semua orang dapat mengakses dan berpartisipasi dalam ekosistem AI.

d. Representasi Diversitas:

Diversitas Tim Pengembang: Memastikan bahwa tim pengembang teknologi Al mencerminkan keragaman masyarakat untuk mencegah bias dalam desain dan implementasi.

Inklusi Perspektif yang berbeda: Menyertakan berbagai pandangan dan pengalaman dalam setiap tahap pengembangan, termasuk representasi dari berbagai kelompok sosial dan kultural.

e. Aplikasi Deasain Universal:

Desain yang Inklusif: Menerapkan prinsip desain universal untuk memastikan bahwa produk dan layanan Al dapat digunakan oleh semua orang, termasuk mereka dengan kebutuhan khusus.

Aksesibilitas Teknologi: Menyediakan fitur aksesibilitas yang memudahkan penggunaan oleh individu dengan berbagai tingkat kemampuan dan kebutuhan.

f. Mengidentifikasi dan Mengatasi Bias:

Penghindaran Bias dalam Data: Aktif mengidentifikasi dan mengatasi bias dalam data pelatihan yang dapat memengaruhi keputusan sistem.

Auditing Sistem untuk Bias: Melakukan audit sistem secara berkala untuk menilai dan mengurangi potensi bias dalam algoritma atau model Al.

g. Inklusi dalam Riset dan Pengembangan:

Keterlibatan Masyarakat dalam Riset: Melibatkan masyarakat dalam proses riset dan pengembangan teknologi Al untuk memastikan bahwa solusi yang dihasilkan sesuai dengan nilai dan kebutuhan mereka.

Transparansi dalam Penelitian: Memberikan akses yang lebih besar kepada masyarakat terkait dengan penelitian yang dilakukan dan hasil yang ditemukan.

h. Pemberdayaan Komunitas Lokal:

Kemitraan dengan Komunitas Lokal: Membangun kemitraan dengan komunitas lokal untuk memahami konteks dan kebutuhan khusus yang mungkin ada.

Pemahaman Kultural: Menghormati dan memahami nilai-nilai budaya setempat untuk mencegah ketidaksesuaian atau konflik.

 i. Pendidikan Etika dan Kesadaran: Meningkatkan kesadaran masyarakat tentang etika kecerdasan buatan dan dampaknya melalui program pendidikan dan kampanye informasi. Pelatihan Kesadaran Teknologi: Melatih masyarakat untuk memahami konsepkonsep teknis dan etika terkait kecerdasan buatan.

j. Jaminan Kesetaraan dalam Keuntungan:

Pembagian Manfaat: Memastikan bahwa manfaat dari perkembangan kecerdasan buatan didistribusikan secara adil dan merata di antara semua kelompok masyarakat.

Kompensasi untuk Dampak Negatif: Jika ada dampak negatif, memastikan adanya mekanisme kompensasi atau perbaikan yang sesuai.

k. Keberlanjutan dan Keterlibatan Jangka Panjang:

Melibatkan masyarakat secara berkelanjutan dalam seluruh siklus hidup teknologi AI, termasuk evaluasi dan pemantauan dampaknya. Menerapkan program inklusi jangka panjang untuk memastikan keterlibatan dan representasi yang berkelanjutan.

Kolaborasi Stakeholder:

Menggandeng berbagai pemangku kepentingan, termasuk pemerintah, sektor swasta, akademisi, dan organisasi masyarakat sipil, untuk memastikan pendekatan yang holistik dan beragam dalam mengelola teknologi Al.

Perlu ditekankan sekali lagi bahwa partisipasi dan inklusi dalam kewajaran kecerdasan buatan memberikan fondasi yang kuat untuk menciptakan solusi yang benarbenar bermanfaat bagi masyarakat

8. Ketaatan Hukum dalam Kecerdasan Buatan

Ketaatan hukum dalam kewajaran kecerdasan buatan (AI) adalah prinsip utama yang menuntut bahwa pengembangan, implementasi, dan penggunaan teknologi kecerdasan buatan harus mematuhi undang-undang dan regulasi yang berlaku. Langkah-langkah ketaatan hukum adalah penting untuk memastikan bahwa teknologi ini digunakan secara etis, aman, dan sesuai dengan norma-norma hukum yang mengatur

lingkungan penggunaannya. Berikut adalah penjelasan lebih rinci tentang ketaatan hukum dalam konteks kecerdasan buatan:

a. Pemahaman Regulasi yang Berlaku:

Analisis Hukum: Memahami dan menganalisis peraturan hukum yang berlaku terkait dengan pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan di berbagai yurisdiksi. Memastikan kepatuhan penuh terhadap undang-undang yang mengatur bidang tertentu seperti privasi, keamanan data, anti-diskriminasi, dan lain-lain.

- b. Perlindungan Hak Kekayaan Intelektual: Menilai dan memastikan bahwa pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan tidak melanggar hak cipta, paten, atau merek dagang yang dimiliki oleh pihak lain. Melakukan pendaftaran dan perlindungan hak kekayaan intelektual yang diperoleh dari hasil penemuan atau inovasi Al.
- c. Privasi dan Perlindungan Data: Mematuhi undang-undang privasi data yang berlaku untuk melindungi informasi pribadi pengguna dan memastikan bahwa data diproses secara sah dan aman. Mematuhi standar perlindungan data yang ditetapkan oleh undang-undang seperti GDPR di Uni Eropa atau undang-undang privasi lainnya di yurisdiksi lainnya.
- d. Pencegahan Diskriminasi dan Bias: Memastikan bahwa penggunaan kecerdasan buatan tidak melanggar undang-undang anti-diskriminasi yang melarang diskriminasi berdasarkan suku, gender, agama, atau karakteristik lainnya. Mengimplementasikan tindakan pencegahan untuk mengurangi dan mengatasi bias yang mungkin muncul dalam algoritma AI.
- e. Keamanan Sistem dan Kepatuhan Cybersecurity: Menjamin keamanan sistem kecerdasan buatan terhadap serangan siber dan upaya pembobolan keamanan. Mematuhi regulasi keamanan siber yang berlaku dan melibatkan praktik-praktik terbaik untuk melindungi data dan sistem.
- f. Ketaatan Terhadap Standar Industri: Mengikuti standar etika dan keamanan yang ditetapkan oleh industri atau organisasi internasional yang relevan. Menyesuaikan

- pengembangan dan implementasi kecerdasan buatan dengan prinsip-prinsip etika yang diakui secara luas.
- g. Pematuhan dengan Kode Etik: Mengikuti dan mematuhi kode etik yang ditetapkan oleh organisasi atau lembaga yang bersangkutan dalam pengembangan dan penggunaan teknologi Al. Melibatkan tim pengembang dan pemangku kepentingan dalam pemahaman dan penerapan kode etik tersebut.
- h. Ketaatan dengan Kebijakan Internal: Membuat dan mematuhi kebijakan internal yang sesuai dengan standar hukum dan etika yang berlaku di perusahaan atau organisasi. Menyusun pedoman dan prosedur yang jelas untuk mengelola risiko hukum yang terkait dengan kecerdasan buatan.
- Pemahaman Tanggung Jawab Hukum: Menyusun kontrak dan perjanjian yang mengatur hubungan hukum antara penyedia teknologi Al dan pengguna. Menyertakan klausa tentang tanggung jawab hukum dan batasan penggunaan teknologi Al.
- j. Pemantauan dan Audit Teratur: Melakukan audit secara teratur untuk memastikan bahwa kegiatan dan implementasi kecerdasan buatan sesuai dengan regulasi dan hukum yang berlaku. Melakukan pemantauan terus-menerus untuk mengidentifikasi dan menangani perubahan dalam regulasi yang mungkin mempengaruhi operasi AI.
- k. Konsultasi dengan Ahli Hukum: Melakukan audit secara teratur untuk memastikan bahwa kegiatan dan implementasi kecerdasan buatan sesuai dengan regulasi dan hukum yang berlaku. Melakukan pemantauan terus-menerus untuk mengidentifikasi dan menangani perubahan dalam regulasi yang mungkin mempengaruhi operasi Al.

Ketaatan hukum adalah langkah kritis yang tidak hanya melibatkan pemahaman terhadap peraturan yang berlaku tetapi juga keterlibatan dengan ahli hukum, pemantauan terus-menerus, dan pengembangan kebijakan internal yang mendukung kepatuhan. Dengan mematuhi ketaatan hukum, organisasi dapat meminimalkan risiko

hukum dan membangun fondasi yang kuat untuk pengembangan dan penggunaan kecerdasan buatan secara bertanggung jawab.

C. TUGAS/LATIHAN

Latihan atau tugas ini merupakan bagian integral dari perkuliahan, dilaksanakan dalam jam terstruktur dan mandiri sebagai tugas individu atau kelompok, yaitu:

- 1. Terangkan rinci dan tegas aspek kewajaran dalam kecerdasan buatan dan berikan contoh masing-masing aspek?
- 2. Bagaimana seharusnya kemananan dan privasi agar setiap individu terjamin dengan hadirnya kecerdasan buatan?
- 3. Bagaimana jaminan transparansi dan keterbatasan terhadap hadirnya kecerdasan buatan dalam masyarakat saat ini?
- 4. Terangkan dengan rinci bagaimana seharusnya tata aturan keadilan akibat kehadiran kecerdasan buatan?
- 5. Manfaat social menjadi meningkat dengan hadirnya kecerdasan buatan bagaimana seharusnya aturan-aturan tersebut?
- 6. Terangkan dengan sejelas jelasnya aturan pertanggunngjawaban dan etika karena kehadiran kecerdasan buatan?
- 7. Apa yang seharusnya diterapkan peraturan ataupun norma berkaitan dengan partisipasi dan inklusi dengan hadirnya kecerdasan buatan ditengah masyarakat?
- 8. Apa yang seharusnya dilakukan oleh para akhli hukum berkaitan dengan syarat ketaatan semua pelaksanaan kecerdasan buatan ditengah masyarakat saat ini atau mendatang?
- 9. Bagaimana pendapat Saudara tentang sangat perlunya untuk segera merevisi Undang Undang ITE karena perkambangan kecerdasan buatan sangat peast dari waktu ke waktu?
- 10. Buktikan dan terangkan dengan jelas bahwa isi perangkat keras dan lunak kecerdasan buatan harus tetap bersandar semua-semua norma agama diIndonesia?

D. REFERENSI

- Aditya, E. R., & Purnomo, H. D. (2016). Sistem Pakar Pendiagnosa Penyakit Ginjal menggunakan Metode Penalaran Forward Chaining dan teknik penelusuran Best-First Search Artikel Ilmiah. 672010078. https://repository.uksw.edu/handle/123456789/11258%0Ahttps://repository.uksw.edu/bitstream/123456789/11258/2/T1 672010078 Full text.pdf
- Ashar, A. F., Mulyono, S., & ... (2020). Implementasi Case Based Reasoning Untuk Mendiagnosa Hama Dan Penyakit Pada Tanaman Di Kecamatan Lasusua.

 *Prosiding Konstelasi Ilmiah ..., 489–493.**

 http://jurnal.unissula.ac.id/index.php/kimueng/article/view/8621%0Ahttp://jurnal.unissula.ac.id/index.php/kimueng/article/viewFile/8621/3978
- Bunyamin, J. B. (2018). Agi (Artificial General Intelligence): Peluang Indonesia Melompat Jauh Kedepan. *Jurnal Sistem Cerdas*, *01*(02), 1–11.
- Efendi, R. (2017). Penerapan Fuzzy Linguistic Multi-Expert Pada Penentuan Nilai Ketidakpastian Sistem Pakar Berbasis Rule Based Reasoning (Rbr). *JSI: Jurnal Sistem Informasi (E-Journal)*, 9(1), 1149–1158. https://doi.org/10.36706/jsi.v9i1.3857
- Halim, W., & Mudjihartono, P. (2022). Kecerdasan Buatan dalam Teknologi Kedokteran: Survey Paper. *KONSTELASI: Konvergensi Teknologi Dan Sistem Informasi*, *2*(1), 207–216.
- Haryanto, D., & Nur, I. M. (2017). Sistem Pakar Tes Kepribadian Ekstrovert Dan Introvert Dengan Metode Forward Chaining. *Jurnal Teknik Informatika*, *5*(2), 22–30. http://jurnal.stmik-dci.ac.id/index.php/jutekin
- Listiyono, H. (2008). 245662-Merancang-Dan-Membuat-Sistem-Pakar-19a7173D. *Jurnal Teknologi Informasi DINAMUK*, *XIII*(2), 115–124.
- Mutmainah, Ramadhan, H. A., & Putri, D. A. (2018). Big Data, Kecerdasan Buatan, Blockchain, dan Teknologi Finansial di Indonesia. *Direktorat Jenderal Aplikasi Informatika Kementerian Komunikasi Dan Informatika*, 1–66. https://aptika.kominfo.go.id/wp-content/uploads/2018/12/Kajian-Kominfo-CIPG-

compressed.pdf

Pabubung, M. R. (2023). Era Kecerdasan Buatan dan Dampak terhadap Martabat Manusia dalam Kajian Etis. *Jurnal Filsafat Indonesia*, *6*(1), 66–74. https://doi.org/10.23887/jfi.v6i1.49293