

Laporan UAS Take-Home Mata Kuliah Analisis Multivariat

# **Perancangan dan Simulasi Model Fuzzy Sugeno untuk Mitigasi Risiko Banjir Melalui Kontrol Pintu Air (Studi Kasus: Proyek SAKTI)**

**Dosen Pengampu: Wahyu Sri Utami, S.Si., M.Sc.**



**Disusun oleh:**

**Lathif Ramadhan (5231811022)**

**PROGRAM STUDI SAINS DATA  
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS TEKNOLOGI YOGYAKARTA  
YOGYAKARTA**

**2025**

# DAFTAR ISI

<b>DAFTAR ISI.....</b>	<b>II</b>
<b>BAB I: PENDAHULUAN .....</b>	<b>1</b>
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah .....	1
1.3 Tujuan Penelitian .....	2
1.4 Manfaat Penelitian .....	2
1.4.1. Manfaat Teoritis .....	2
1.4.2. Manfaat Praktis .....	2
<b>BAB II LANDASAN TEORI .....</b>	<b>3</b>
2.1 Konsep Dasar Logika Fuzzy .....	3
2.2 Komponen Sistem Logika Fuzzy .....	3
2.2.1 Himpunan Fuzzy (Fuzzy Set) .....	3
2.2.2 Fungsi Keanggotaan (Membership Function).....	3
2.3 Sistem Inferensi Fuzzy (Fuzzy Inference System - FIS) .....	4
2.4 Metode FIS Sugeno.....	5
2.4.1 Struktur Aturan Sugeno .....	5
2.4.2 Proses Inferensi dan Defuzzifikasi Sugeno.....	5
<b>BAB III: PEMBAHASAN DAN IMPLEMENTASI .....</b>	<b>6</b>
3.1 Deskripsi Sistem dan Variabel.....	6
3.1.1 Variabel Input .....	6
3.1.2 Variabel Output.....	6
3.2 Fuzzifikasi: Perancangan Fungsi Keanggotaan .....	6
3.2.1 Fungsi Keanggotaan TMA.....	7
3.2.2 Fungsi Keanggotaan Inflow .....	7
3.2.3 Fungsi Keanggotaan Hujan.....	7
3.2.4 Definisi Output Sugeno (Orde-Nol).....	7
3.3 Basis Aturan (Rule Base).....	8
3.4 Perhitungan Manual: Simulasi Kasus dengan Metode Aproksimasi Centroid .....	8
3.4.1 Langkah 1: Fuzzifikasi — Menerjemahkan Angka Menjadi Konsep.....	9
3.4.2 Langkah 2: Evaluasi Aturan dan Implikasi (Mesin Inferensi) .....	9
3.4.3 Langkah 3: Agregasi — Menggabungkan Rekomendasi yang Aktif.....	10
3.4.4 Langkah 4: Defuzzifikasi — Menghasilkan Keputusan Tunggal .....	10
3.4.5 Kesimpulan Perhitungan Manual.....	10
3.5 Implementasi Program dan Verifikasi .....	11
3.5.1 Arsitektur Kode dan Screenshot Penting .....	11

3.5.2 Verifikasi Hasil dan Diskusi .....	12
<b>BAB IV: KESIMPULAN DAN SARAN .....</b>	<b>14</b>
4.1 Kesimpulan .....	14
4.2 Saran .....	14
<b>DAFTAR PUSTAKA.....</b>	<b>15</b>
<b>LAMPIRAN.....</b>	<b>16</b>

# BAB I: PENDAHULUAN

## 1.1 Latar Belakang

Indonesia, sebagai negara dengan karakteristik geografis dan hidrologi yang kompleks, secara inheren dihadapkan pada tantangan bencana alam, di antaranya adalah banjir. Bencana hidrometeorologi ini tidak hanya menjadi fenomena alamiah, tetapi juga dipengaruhi secara signifikan oleh intervensi manusia, terutama dalam pengelolaan Daerah Aliran Sungai (DAS). Salah satu infrastruktur paling krusial dalam manajemen sumber daya air adalah bendungan. Bendungan tidak hanya berfungsi sebagai penyedia air irigasi, sumber pembangkit listrik tenaga air (PLTA), dan pengendali sedimentasi, tetapi juga memegang peranan vital sebagai garda terdepan dalam sistem mitigasi banjir.

Studi kasus ini akan berfokus pada Bendungan Citarum Hilir, sebuah bendungan fiktif namun merepresentasikan kondisi riil yang dihadapi oleh banyak bendungan besar di Indonesia. Terletak di bagian hilir sungai yang melintasi kawasan perkotaan padat penduduk, distrik industri strategis, dan ribuan hektar lahan pertanian produktif, operasional bendungan ini menjadi pertarungan dengan dampak yang masif. Keputusan untuk mengatur derajat pembukaan pintu air (spillway gates) merupakan tindakan penyeimbangan yang sangat delicate. Kesalahan dalam pengambilan keputusan dapat memicu dua skenario bencana: **banjir di kawasan hilir** akibat pelepasan air yang berlebihan atau terlambat, atau sebaliknya, **kerusakan pada struktur bendungan itu sendiri** akibat tekanan air yang melampaui batas aman (overtopping).

Saat ini, prosedur operasi standar (SOP) di banyak bendungan masih mengandalkan kombinasi antara pengalaman operator dan tabel manual yang bersifat linear. Metode ini seringkali kurang adaptif dalam merespons kondisi yang berubah cepat dan dinamis. Operator dihadapkan pada tekanan luar biasa untuk membuat keputusan dalam hitungan menit berdasarkan variabel-variabel yang sifatnya tidak presisi, seperti laju kenaikan air yang “cepat”, intensitas hujan yang “lebat”, atau debit air masuk yang “sangat tinggi”. Istilah-istilah kualitatif ini adalah jantung dari proses pengambilan keputusan manusia, namun sulit untuk dimodelkan secara akurat oleh sistem komputasi konvensional yang bekerja dengan logika biner (benar/salah, 1/0).

Di sinilah peran Logika Fuzzy menjadi sangat relevan. Logika Fuzzy, khususnya melalui Fuzzy Inference System (FIS) metode Sugeno, menawarkan jembatan antara penalaran manusia yang bersifat linguistik dengan komputasi mesin yang presisi. Metode Sugeno sangat cocok untuk sistem kontrol karena outputnya yang bersifat tegas (crisp)—dalam hal ini, persentase pembukaan pintu air—membuatnya dapat langsung diimplementasikan. Dengan memodelkan variabel-variabel input seperti Tinggi Muka Air (TMA), Debit Air Masuk (Inflow), dan Intensitas Curah Hujan sebagai himpunan fuzzy, kita dapat membangun sebuah sistem cerdas yang mampu meniru logika seorang ahli (expert system).

Penelitian ini bertujuan untuk merancang dan mensimulasikan sebuah prototipe sistem pendukung keputusan untuk kontrol pintu air bendungan menggunakan FIS Sugeno. Proyek yang diberi nama fiktif **SAKTI (Sistem Antisipasi Ketinggian Air Terpadu)** ini diharapkan dapat memberikan rekomendasi operasional yang lebih objektif, konsisten, dan cepat tanggap, sehingga mampu meningkatkan efektivitas mitigasi bencana banjir dan meminimalisir risiko kerugian ekonomi maupun korban jiwa.

## 1.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang yang telah diuraikan, maka permasalahan utama yang akan dibahas dalam penelitian ini dapat dirumuskan sebagai berikut:

1. Bagaimana merancang arsitektur model Fuzzy Inference System (FIS) metode Sugeno yang dapat merepresentasikan dinamika hidrologi pada Bendungan Citarum Hilir, dengan

menggunakan Tinggi Muka Air, Debit Air Masuk, dan Intensitas Curah Hujan sebagai variabel input utama?

2. Bagaimana membangun sebuah basis aturan (rule base) yang komprehensif untuk sistem kontrol pintu air, yang secara efektif menerjemahkan pengetahuan dan heuristik seorang operator ahli ke dalam format aturan IF-THEN fuzzy?
3. Bagaimana melakukan simulasi perhitungan manual dan implementasi kode program untuk memvalidasi model yang telah dirancang, serta membuktikan kemampuannya dalam menghasilkan output Derajat Pembukaan Pintu Air yang logis dan dapat ditindaklanjuti untuk sebuah studi kasus spesifik?

### 1.3 Tujuan Penelitian

Selaras dengan rumusan masalah yang telah ditetapkan, tujuan yang hendak dicapai melalui penelitian ini adalah:

1. Merancang sebuah model FIS Sugeno yang terstruktur, mencakup definisi himpunan fuzzy untuk setiap variabel input dan fungsi output yang relevan untuk kontrol pintu air.
2. Mengimplementasikan basis pengetahuan (knowledge base) dalam bentuk 27 aturan fuzzy (3x3x3) yang mencakup berbagai kombinasi skenario kondisi bendungan, dari normal hingga ekstrem.
3. Menghasilkan sebuah rekomendasi keputusan numerik (persentase bukaan pintu air) melalui perhitungan manual langkah-demi-langkah dan melalui simulasi program, untuk mendemonstrasikan kapabilitas model dalam memberikan solusi kuantitatif pada masalah kontrol non-linier.

### 1.4 Manfaat Penelitian

Penelitian ini diharapkan mampu memberikan manfaat yang signifikan, baik dari perspektif teoritis maupun aplikatif.

#### 1.4.1. Manfaat Teoritis

- Menjadi referensi akademis yang mendalam tentang aplikasi metode Fuzzy Sugeno pada sistem kontrol rekayasa sipil dan manajemen bencana, sebuah bidang yang sangat kritis namun seringkali kompleks untuk dimodelkan.
- Menyediakan contoh studi kasus yang rinci dan terstruktur untuk proses pembelajaran Sains Data, khususnya dalam topik Sistem Cerdas, Pemodelan & Simulasi, dan Rekayasa Sistem.

#### 1.4.2. Manfaat Praktis

- Menghasilkan sebuah purwarupa (prototype) sistem pendukung keputusan yang dapat menjadi dasar pengembangan sistem kontrol otomatis atau semi-otomatis di bendungan-bendungan di Indonesia.
- Bagi otoritas pengelola bendungan (misal: Balai Besar Wilayah Sungai), model ini dapat menjadi alat bantu pelatihan dan simulasi untuk operator baru, serta menjadi *second opinion* yang objektif dalam situasi darurat.
- Secara jangka panjang, implementasi sistem serupa berpotensi meningkatkan keamanan masyarakat di wilayah hilir sungai, melindungi aset ekonomi dan infrastruktur vital dari dampak banjir, serta mengoptimalkan fungsi bendungan secara keseluruhan.

## BAB II LANDASAN TEORI

Bab ini menguraikan kerangka teoretis yang menjadi dasar perancangan model sistem pendukung keputusan untuk kontrol pintu air bendungan. Pembahasan dimulai dari konsep dasar Logika Fuzzy, berlanjut ke arsitektur umum Sistem Inferensi Fuzzy, dan diakhiri dengan penjelasan spesifik mengenai metode Fuzzy Inference System (FIS) Sugeno yang diaplikasikan dalam penelitian ini.

### 2.1 Konsep Dasar Logika Fuzzy

Logika Fuzzy merupakan suatu cabang dari ilmu kecerdasan buatan (Artificial Intelligence) yang berupaya untuk meniru salah satu kemampuan fundamental manusia: kemampuan untuk bernalar dalam kondisi ketidakpastian (uncertainty) dan ketidakjelasan (vagueness). Konsep ini pertama kali diperkenalkan oleh Profesor Lotfi A. Zadeh dari Universitas California, Berkeley, pada tahun 1965 sebagai perluasan dari teori himpunan klasik.

Berbeda secara fundamental dengan Logika Klasik atau Logika Boolean yang bersifat krisp (tegas), di mana suatu proposisi hanya dapat bernilai benar (1) atau salah (0), Logika Fuzzy memungkinkan adanya nilai di antara keduanya. Logika Fuzzy bekerja dengan "derajat kebenaran" (degree of truth) yang direpresentasikan dengan nilai riil dalam interval  $[0, 1]$ . Nilai 0 merepresentasikan absolut salah, nilai 1 merepresentasikan absolut benar, dan nilai di antaranya merepresentasikan kebenaran parsial. Kemampuan ini memungkinkan Logika Fuzzy untuk mengolah dan merepresentasikan informasi yang bersifat linguistik atau kualitatif, seperti "tinggi", "rendah", "panas", atau "dekat", yang seringkali digunakan manusia dalam membuat keputusan sehari-hari.

### 2.2 Komponen Sistem Logika Fuzzy

Sebuah sistem yang dibangun di atas prinsip Logika Fuzzy terdiri dari beberapa komponen esensial yang bekerja secara sinergis. Komponen-komponen ini membentuk dasar dari arsitektur Sistem Inferensi Fuzzy.

#### 2.2.1 Himpunan Fuzzy (Fuzzy Set)

Konsep Himpunan Fuzzy adalah perluasan dari Himpunan Krisp (Crisp Set) klasik. Dalam Himpunan Krisp, suatu elemen dinyatakan secara tegas sebagai anggota atau bukan anggota himpunan. Sebagai contoh, jika kita mendefinisikan himpunan "Suhu Dingin" sebagai suhu di bawah  $15^{\circ}\text{C}$ , maka suhu  $14.9^{\circ}\text{C}$  adalah anggota, sedangkan  $15.0^{\circ}\text{C}$  bukan anggota. Terdapat batas yang sangat kaku dan tidak realistis.

Sebaliknya, Himpunan Fuzzy memungkinkan suatu elemen untuk menjadi anggota dari sebuah himpunan dengan "derajat keanggotaan" (degree of membership) tertentu. Derajat keanggotaan ini diukur dengan nilai antara 0 dan 1. Misalnya, dalam himpunan fuzzy "Suhu Dingin", suhu  $18^{\circ}\text{C}$  mungkin memiliki derajat keanggotaan 0.7, sementara suhu  $22^{\circ}\text{C}$  mungkin memiliki derajat keanggotaan 0.2. Ini berarti suhu  $18^{\circ}\text{C}$  "cukup dingin", sedangkan suhu  $22^{\circ}\text{C}$  "sedikit dingin". Himpunan ini didefinisikan dalam sebuah **Semesta Pembicaraan (Universe of Discourse)**, yaitu rentang keseluruhan nilai yang mungkin untuk sebuah variabel.

#### 2.2.2 Fungsi Keanggotaan (Membership Function)

Fungsi Keanggotaan adalah kurva atau fungsi matematis yang mendefinisikan bagaimana setiap titik dalam semesta pembicaraan dipetakan ke derajat keanggotaan antara 0 dan 1. Fungsi inilah yang secara visual dan matematis merepresentasikan sebuah himpunan fuzzy. Pemilihan bentuk fungsi keanggotaan bergantung pada karakteristik data dan intuisi dari perancang sistem. Dalam penelitian ini, akan digunakan dua bentuk fungsi yang umum:

- **Fungsi Keanggotaan Segitiga**

Bentuk ini direpresentasikan oleh tiga titik (a, b, c) di mana a adalah batas bawah, b adalah puncak (derajat keanggotaan = 1), dan c adalah batas atas. Rumus matematisnya adalah sebagai berikut:

$\mu(x) =$

- 0, jika  $x \leq a$  atau  $x \geq c$
- $(x - a) / (b - a)$ , jika  $a < x \leq b$
- $(c - x) / (c - b)$ , jika  $b < x < c$

- **Fungsi Keanggotaan Trapesium**

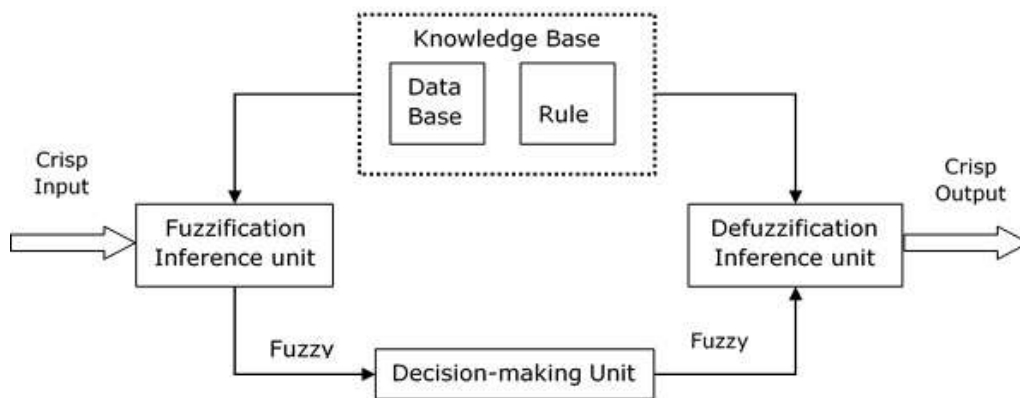
Bentuk ini serupa dengan segitiga tetapi memiliki puncak yang datar, direpresentasikan oleh empat titik (a, b, c, d). Ini cocok untuk merepresentasikan konsep yang memiliki rentang nilai dengan keanggotaan penuh (nilai 1). Rumus matematisnya adalah:

$\mu(x) =$

- 0, jika  $x \leq a$  atau  $x \geq d$
- $(x - a) / (b - a)$ , jika  $a < x < b$
- 1, jika  $b \leq x \leq c$
- $(d - x) / (d - c)$ , jika  $c < x < d$

## 2.3 Sistem Inferensi Fuzzy (Fuzzy Inference System - FIS)

Sistem Inferensi Fuzzy adalah kerangka komputasi yang menggunakan teori himpunan fuzzy, aturan IF-THEN fuzzy, dan operator fuzzy untuk menghasilkan sebuah output dari sekumpulan input. Proses ini secara umum mengikuti alur seperti yang digambarkan pada Gambar 2.1.



**Gambar 2.1** Diagram Blok Umum Sistem Inferensi Fuzzy

### 1. Fuzzifikasi

Tahap pertama di mana input numerik yang tegas (crisp input) dari sensor atau data (misalnya, Tinggi Muka Air = 105 meter) diubah menjadi nilai-nilai fuzzy. Proses ini dilakukan dengan menentukan derajat keanggotaan input tersebut pada setiap himpunan fuzzy yang relevan menggunakan fungsi keanggotaan yang telah didefinisikan.

### 2. Mesin Inferensi (Inference Engine)

Ini adalah inti pemrosesan dari FIS. Mesin inferensi mengevaluasi semua aturan yang ada dalam **Basis Aturan (Rule Base)**. Basis aturan berisi serangkaian aturan IF-THEN yang merepresentasikan pengetahuan seorang ahli. Bagian IF disebut sebagai *anteseden*, dan bagian THEN disebut sebagai *konsekuen*. Untuk aturan dengan lebih dari satu anteseden, **Operator Fuzzy** (seperti AND, OR) digunakan. Dalam penelitian ini, operator **AND** diimplementasikan menggunakan fungsi **minimum (min)**, di mana derajat keaktifan (firing strength) dari sebuah aturan ditentukan oleh nilai derajat keanggotaan terendah dari semua variabel inputnya.

### 3. Defuzzifikasi

Akhir di mana hasil fuzzy dari mesin inferensi diubah kembali menjadi nilai numerik yang tegas (crisp output) yang dapat digunakan untuk mengontrol suatu sistem (misalnya, Buka Pintu Air = 65%). Metode defuzzifikasi yang digunakan sangat bergantung pada jenis FIS yang dipilih.

## 2.4 Metode FIS Sugeno

Metode FIS Sugeno, juga dikenal sebagai model Takagi-Sugeno-Kang (TSK), diperkenalkan sebagai alternatif yang lebih efisien secara komputasi dibandingkan metode Mamdani. Perbedaan kunci dan paling signifikan terletak pada bagian *konsekuen* (bagian THEN) dari aturan fuzzy-nya.

### 2.4.1 Struktur Aturan Sugeno

Jika pada metode Mamdani konsekuennya adalah sebuah himpunan fuzzy (misal, THEN Produksi is Tinggi), pada metode Sugeno konsekuennya adalah sebuah fungsi matematika dari variabel input, biasanya berupa konstanta atau fungsi linier.

- **Model Sugeno Orde-Nol (Zero-Order)**

Bentuk paling sederhana dan yang digunakan dalam penelitian ini. Konsekuen dari setiap aturan adalah sebuah nilai **konstanta (k)**.

$$\text{IF } x \text{ is } A \text{ AND } y \text{ is } B \text{ THEN } z = k$$

- **Model Sugeno Orde-Satu (First-Order)**

Konsekuen dari setiap aturan adalah **fungsi linier** dari input.

$$\text{IF } x \text{ is } A \text{ AND } y \text{ is } B \text{ THEN } z = px + qy + r$$

Keunggulan utama dari struktur ini adalah prosesnya yang tidak lagi melibatkan agregasi bentuk-bentuk fuzzy yang kompleks.

### 2.4.2 Proses Inferensi dan Defuzzifikasi Sugeno

Proses defuzzifikasi pada metode Sugeno menyatu dengan proses inferensi dan dilakukan menggunakan metode **Rata-Rata Tertimbang (Weighted Average)**. Langkah-langkahnya adalah sebagai berikut:

1. **Evaluasi Aturan**

Untuk setiap aturan  $i$ , tentukan **kekuatan pemicu (firing strength)  $\alpha_i$**  dengan menerapkan operator min pada derajat keanggotaan variabel-variabel inputnya.

$$\alpha_i = \min(\mu_a(x), \mu_n(y), \dots)$$

2. **Menentukan Output Aturan**

Tentukan nilai output  $z_i$  untuk setiap aturan. Pada model orde-nol,  $z_i$  adalah nilai konstanta yang telah didefinisikan untuk aturan tersebut.

3. **Agregasi dan Defuzzifikasi**

Hitung output akhir yang tegas ( $Z^*$ ) dengan rumus rata-rata tertimbang dari semua output aturan.

Di mana  $N$  adalah jumlah total aturan.

Metode ini menghilangkan kebutuhan akan proses defuzzifikasi yang intensif secara komputasi seperti metode Centroid pada Mamdani, menjadikannya sangat cocok untuk aplikasi sistem kontrol real-time, termasuk sistem kontrol pintu air bendungan yang diusulkan dalam penelitian ini.



## BAB III: PEMBAHASAN DAN IMPLEMENTASI

Bab ini merupakan inti dari penelitian, di mana seluruh kerangka teoretis yang telah dibahas pada Bab II diaplikasikan untuk merancang dan mensimulasikan model kontrol pintu air bendungan. Pembahasan mencakup pendefinisian variabel sistem, perancangan fungsi keanggotaan dan basis aturan, serta demonstrasi perhitungan manual dan implementasi program untuk sebuah studi kasus spesifik.

### 3.1 Deskripsi Sistem dan Variabel

Model sistem pendukung keputusan ini dirancang untuk Proyek **SAKTI (Sistem Antisipasi Ketinggian Air Terpadu)** pada Bendungan Citarum Hilir (Fiktif). Tujuannya adalah memberikan rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air secara otomatis berdasarkan tiga parameter hidrologi utama yang diamati secara real-time.

#### 3.1.1 Variabel Input

Terdapat tiga variabel input yang digunakan untuk menentukan kondisi bendungan:

1. **Tinggi Muka Air (TMA)**

Mengukur ketinggian permukaan air di waduk. Variabel ini menjadi indikator utama kapasitas tampung bendungan.

- a. **Semesta Pembicaraan:** 80 - 110 meter.
- b. **Satuan:** meter (m).

2. **Debit Air Masuk (Inflow)**

Mengukur volume air yang masuk ke waduk dari hulu per satuan waktu. Ini mengindikasikan seberapa cepat TMA akan naik.

- a. **Semesta Pembicaraan:** 50 - 250 m<sup>3</sup>/detik.
- b. **Satuan:** meter kubik per detik (m<sup>3</sup>/s).

3. **Intensitas Curah Hujan (Hujan)**

Mengukur curah hujan di area tangkapan air sekitar waduk, yang berkontribusi langsung pada peningkatan Inflow.

- a. **Semesta Pembicaraan:** 0 - 100 mm/jam.
- b. **Satuan:** milimeter per jam (mm/jam).

#### 3.1.2 Variabel Output

Hanya ada satu variabel output yang merupakan hasil rekomendasi dari sistem.

1. **Derajat Pembukaan Pintu Air (BukaanPintu)**

Menentukan persentase bukaan katup pintu air utama untuk melepaskan air ke hilir.

- o **Semesta Pembicaraan (Output Sugeno)**

Nilai konstanta yang telah ditentukan.

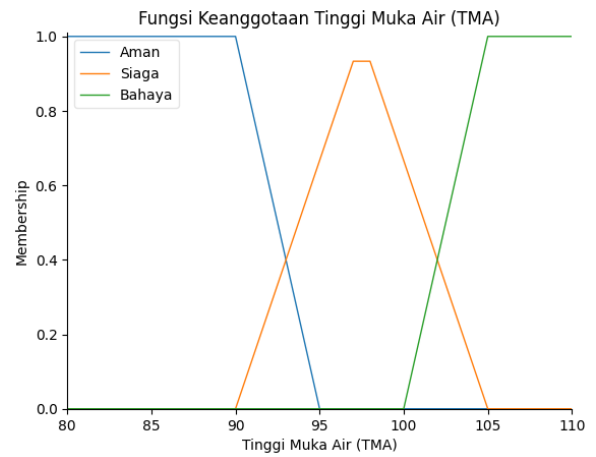
### 3.2 Fuzzifikasi: Perancangan Fungsi Keanggotaan

Tahap pertama adalah Fuzzifikasi, yaitu memetakan nilai tegas dari setiap variabel input ke dalam himpunan fuzzy dengan fungsi keanggotaan masing-masing.

### 3.2.1 Fungsi Keanggotaan TMA

Variabel TMA dibagi menjadi tiga himpunan fuzzy: Aman, Siaga, dan Bahaya.

- Aman [Trapezium]: 80, 80, 90, 95
- Siaga [Segitiga]: 90, 97.5, 105
- Bahaya [Trapezium]: 100, 105, 110, 110

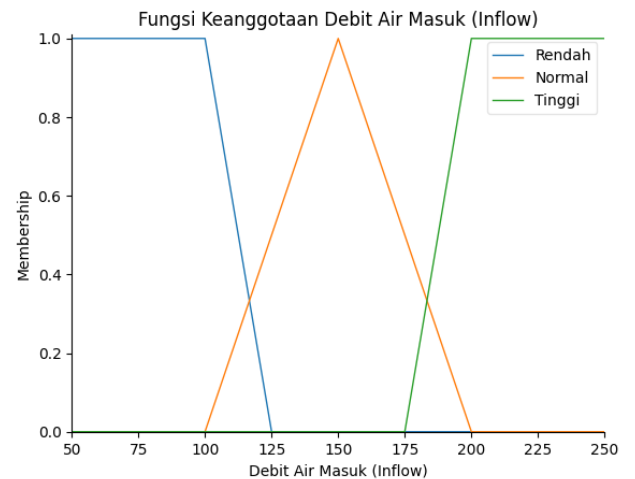


Gambar 3.1: Grafik Fungsi Keanggotaan TMA

### 3.2.2 Fungsi Keanggotaan Inflow

Variabel Inflow dibagi menjadi tiga himpunan fuzzy: Rendah, Normal, dan Tinggi.

- Rendah [Trapezium]: 50, 50, 100, 125
- Normal [Segitiga]: 100, 150, 200
- Tinggi [Trapezium]: 175, 200, 250, 250

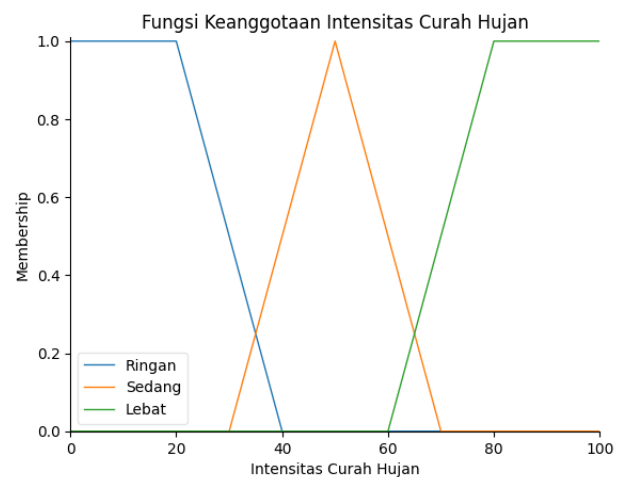


Gambar 3.2: Grafik Fungsi Keanggotaan Inflow

### 3.2.3 Fungsi Keanggotaan Hujan

Variabel Hujan dibagi menjadi tiga himpunan fuzzy: Ringan, Sedang, dan Lebat.

- Ringan [Trapezium]: 0, 0, 20, 40
- Sedang [Segitiga]: 30, 50, 70
- Lebat [Trapezium]: 60, 80, 100, 100



Gambar 3.3: Grafik Fungsi Keanggotaan Hujan

### 3.2.4 Definisi Output Sugeno (Orde-Nol)

Variabel output `BukaanPintu` didefinisikan dengan empat level aksi sebagai konstanta:

- Tutup: 0%
- BukaKecil: 30%
- BukaSedang: 65%
- BukaPenuh: 100%

### 3.3 Basis Aturan (Rule Base)

Basis aturan, atau *rule base*, merupakan inti dari kecerdasan sistem dan berfungsi sebagai "otak" dari proses pengambilan keputusan. Bagian ini berisi serangkaian aturan kondisional IF-THEN yang dirancang untuk meniru logika dan pengalaman seorang operator ahli dalam menghadapi berbagai situasi operasional bendungan.

Dalam sistem ini, basis aturan dibangun secara komprehensif untuk mencakup semua kemungkinan kombinasi kondisi dari tiga variabel input. Dengan masing-masing variabel memiliki tiga himpunan fuzzy (misalnya, TMA: Aman, Siaga, Bahaya), maka total aturan yang dirumuskan adalah  $3 \times 3 \times 3 = 27$  aturan. Setiap aturan menggunakan operator logika **AND** (yang diimplementasikan dengan fungsi minimum) untuk mengevaluasi kondisi gabungan antesedennya.

Untuk memberikan gambaran mengenai struktur dan logika aturan-aturan tersebut, berikut disajikan beberapa contoh aturan yang representatif dari berbagai tingkat kondisi:

- **[R1] - Skenario Aman:**  
IF TMA is Aman AND Inflow is Rendah AND Hujan is Ringan THEN BukaPintu is Tutup (0).  
*Logika: Dalam kondisi yang sangat aman, tidak diperlukan pelepasan air.*
- **[R14] - Skenario Kewaspadaan Menengah:**  
IF TMA is Siaga AND Inflow is Normal AND Hujan is Sedang THEN BukaPintu is BukaSedang (65).  
*Logika: Kombinasi dari beberapa kondisi menengah memicu respons yang terukur untuk mencegah akumulasi lebih lanjut.*
- **[R27] - Skenario Paling Kritis:**  
IF TMA is Bahaya AND Inflow is Tinggi AND Hujan is Lebat THEN BukaPintu is BukaPenuh (100).  
*Logika: Dalam kondisi darurat maksimal, sistem memberikan respons maksimal untuk evakuasi air secepat mungkin.*

Untuk implementasi kode dari ke-27 aturan secara eksplisit dan lengkap dapat ditemukan pada bagian Lampiran, khususnya di dalam blok kode yang diberi judul "4. Basis Aturan (Rule Base)". Referensi ke lampiran ini memungkinkan pembaca untuk meninjau setiap aturan secara mendetail tanpa membebani alur utama pembahasan di bab ini.

thumb\_upthumb\_down

### 3.4 Perhitungan Manual: Simulasi Kasus dengan Metode Aproksimasi Centroid

Pada bagian ini, akan didemonstrasikan proses komputasi sistem inferensi fuzzy secara manual dari awal hingga akhir. Tujuannya adalah untuk memvalidasi alur logika sistem dan memahami bagaimana sebuah output rekomendasi dihasilkan sebelum diverifikasi menggunakan program komputer. Metode perhitungan ini dirancang untuk mengaproksimasi (mendekati) logika centroid yang digunakan oleh library scikit-fuzzy dengan menggunakan pendekatan rata-rata tertimbang dari hasil agregasi aturan.

Untuk keperluan demonstrasi, kita akan menggunakan sebuah skenario studi kasus yang spesifik.

#### Data Studi Kasus:

Bayangkan pada suatu siang, sistem monitoring Bendungan Citarum Hilir mencatat data sebagai berikut:

- **Tinggi Muka Air (TMA) = 102 meter** (Memasuki level Siaga dan mendekati Bahaya)
- **Debit Air Masuk (Inflow) = 180 m<sup>3</sup>/s** (Melewati Normal dan mendekati Tinggi)
- **Intensitas Curah Hujan = 75 mm/jam** (Sudah masuk kategori Lebat)

Tugas sistem adalah untuk mengolah ketiga data tegas (crisp) ini dan menghasilkan satu rekomendasi tegas: Derajat Pembukaan Pintu Air.

### 3.4.1 Langkah 1: Fuzzifikasi — Menerjemahkan Angka Menjadi Konsep

Langkah pertama adalah mengubah input numerik yang kaku menjadi konsep linguistik yang fleksibel dengan derajat keanggotaan. Proses ini melibatkan penggunaan fungsi keanggotaan yang telah didefinisikan pada Bab 3.2.

#### A. Fuzzifikasi Variabel Tinggi Muka Air (TMA) dengan Nilai Input 102 m:

1. **Himpunan Aman [80, 80, 90, 95]:** Nilai 102 berada di luar rentang, sehingga:
  - $\mu_{\text{Aman}}(102) = 0.0$
2. **Himpunan Siaga [90, 97.5, 105]:** Nilai 102 berada di antara puncak (97.5) dan batas atas (105), pada sisi yang menurun. Menggunakan rumus fungsi segitiga:
  - $\mu_{\text{Siaga}}(102) = (105 - 102) / (105 - 97.5) = 3 / 7.5 = 0.4$   
(Artinya, kondisi TMA "cukup Siaga" dengan derajat keyakinan 40%)
3. **Himpunan Bahaya [100, 105, 110, 110]:** Nilai 102 berada di antara batas bawah (100) dan batas atas (105), pada sisi yang menaik. Menggunakan rumus fungsi trapesium:
  - $\mu_{\text{Bahaya}}(102) = (102 - 100) / (105 - 100) = 2 / 5 = 0.4$   
(Artinya, kondisi TMA juga "cukup Bahaya" dengan derajat keyakinan 40%)

#### B. Fuzzifikasi Variabel Debit Air Masuk (Inflow) dengan Nilai Input 180 m<sup>3</sup>/s:

1. **Himpunan Normal [100, 150, 200]:** Nilai 180 berada pada sisi menurun:
  - $\mu_{\text{Normal}}(180) = (200 - 180) / (200 - 150) = 20 / 50 = 0.4$
2. **Himpunan Tinggi [175, 200, 250, 250]:** Nilai 180 berada pada sisi menaik:
  - $\mu_{\text{Tinggi}}(180) = (180 - 175) / (200 - 175) = 5 / 25 = 0.2$

#### C. Fuzzifikasi Variabel Intensitas Curah Hujan dengan Nilai Input 75 mm/jam:

1. **Himpunan Sedang [30, 50, 70]:** Nilai 75 berada di luar rentang.
  - $\mu_{\text{Sedang}}(75) = 0.0$
2. **Himpunan Lebat [60, 80, 100, 100]:** Nilai 75 berada pada sisi menaik:
  - $\mu_{\text{Lebat}}(75) = (75 - 60) / (80 - 60) = 15 / 20 = 0.75$

### 3.4.2 Langkah 2: Evaluasi Aturan dan Implikasi (Mesin Inferensi)

Dari total 27 aturan dalam basis pengetahuan, hanya aturan yang semua kondisi antesedennya memiliki derajat keanggotaan  $> 0$  yang akan "aktif" (fired). Berdasarkan hasil fuzzifikasi, hanya ada 4 aturan yang relevan untuk dievaluasi. Untuk setiap aturan, kita menghitung **kekuatan pemicu ( $\alpha$ )** menggunakan operator **AND (min)**.

- **Aturan #15:** IF TMA is Siaga AND Inflow is Normal AND Hujan is Lebat THEN BukaSedang
  - $\alpha_{15} = \min(\mu_{\text{Siaga}}, \mu_{\text{Normal}}, \mu_{\text{Lebat}}) = \min(0.4, 0.4, 0.75) = 0.4$
- **Aturan #18:** IF TMA is Siaga AND Inflow is Tinggi AND Hujan is Lebat THEN BukaPenuh
  - $\alpha_{18} = \min(\mu_{\text{Siaga}}, \mu_{\text{Tinggi}}, \mu_{\text{Lebat}}) = \min(0.4, 0.2, 0.75) = 0.2$
- **Aturan #24:** IF TMA is Bahaya AND Inflow is Normal AND Hujan is Lebat THEN BukaPenuh
  - $\alpha_{24} = \min(\mu_{\text{Bahaya}}, \mu_{\text{Normal}}, \mu_{\text{Lebat}}) = \min(0.4, 0.4, 0.75) = 0.4$
- **Aturan #27:** IF TMA is Bahaya AND Inflow is Tinggi AND Hujan is Lebat THEN BukaPenuh
  - $\alpha_{27} = \min(\mu_{\text{Bahaya}}, \mu_{\text{Tinggi}}, \mu_{\text{Lebat}}) = \min(0.4, 0.2, 0.75) = 0.2$

Proses **Implikasi** secara visual akan "memotong" bentuk himpunan fuzzy output pada ketinggian  $y = \alpha$ .

### 3.4.3 Langkah 3: Agregasi — Menggabungkan Rekomendasi yang Aktif

Ini adalah langkah krusial yang meniru logika centroid. Alih-alih mengevaluasi setiap aturan secara terpisah, kita mengelompokkan aturan berdasarkan output yang direkomendasikan dan mengambil kontribusi terkuat untuk setiap kelompok.

1. **Rekomendasi untuk BukaSedang (65):**

- Hanya Aturan #15 yang menyarankan BukaSedang.
- Kontribusi terkuat (bobot agregat) untuk BukaSedang adalah  $w_1 = a_{15} = 0.4$ .

2. **Rekomendasi untuk BukaPenuh (100):**

- Tiga aturan (R18, R24, R27) menyarankan BukaPenuh.
- Sistem mengambil kekuatan maksimum (fmax) dari semua aturan yang menunjuk ke output yang sama.
- Kontribusi terkuat (bobot agregat) untuk BukaPenuh adalah  $w_2 = \max(a_{18}, a_{24}, a_{27}) = \max(0.2, 0.4, 0.2) = 0.4$ .

Hasil dari proses agregasi ini adalah dua "rekomendasi gabungan" yang akan dibawa ke tahap defuzzifikasi, masing-masing dengan bobotnya sendiri:

- Output BukaSedang ( $z_1 = 65$ ) dengan bobot  $w_1 = 0.4$ .
- Output BukaPenuh ( $z_2 = 100$ ) dengan bobot  $w_2 = 0.4$ .

### 3.4.4 Langkah 4: Defuzzifikasi — Menghasilkan Keputusan Tunggal

Langkah terakhir adalah mengubah rekomendasi-rekomendasi fuzzy yang tertimbang ini menjadi satu angka keputusan yang tegas dan dapat ditindaklanjuti. Kita menggunakan rumus rata-rata tertimbang (Weighted Average) pada hasil agregasi.

**Rumus:**

$$Z^* = ( (w_1 * z_1) + (w_2 * z_2) + \dots ) / ( w_1 + w_2 + \dots )$$

**Perhitungan:**

$$Z^* = ( (w_1 * z_1) + (w_2 * z_2) ) / ( w_1 + w_2 )$$

$$Z^* = ( (0.4 * 65) + (0.4 * 100) ) / ( 0.4 + 0.4 )$$

**Pembilang (Numerator - Total Momen):**

- $(0.4 * 65) = 26$
- $(0.4 * 100) = 40$
- Total Momen =  $26 + 40 = 66$

**Penyebut (Denominator - Total Bobot):**

- Total Bobot =  $0.4 + 0.4 = 0.8$

**Hasil Akhir:**

$$Z^* = 66 / 0.8$$

$$Z = 82.5^*$$

### 3.4.5 Kesimpulan Perhitungan Manual

Berdasarkan serangkaian proses manual mulai dari fuzzifikasi hingga defuzzifikasi, untuk kondisi input **TMA 102 m, Inflow 180 m<sup>3</sup>/s, dan Hujan 75 mm/jam**, sistem merekomendasikan sebuah tindakan yang tegas: **Derajat Pembukaan Pintu Air sebesar 82.5%**. Nilai ini merupakan hasil kompromi cerdas antara rekomendasi untuk "Buka Sedang" dan "Buka Penuh", dengan bobot yang seimbang, mencerminkan kondisi lapangan yang berada di persimpangan antara situasi siaga dan bahaya. Hasil ini selanjutnya akan dibandingkan dengan output program komputer untuk validasi.

### 3.5 Implementasi Program dan Verifikasi

Setelah membedah proses komputasi secara teoretis dan manual, langkah selanjutnya adalah implementasi model ke dalam lingkungan program komputer. Tujuan dari tahap ini adalah untuk (1) mengotomatisasi proses pengambilan keputusan, (2) memvalidasi kebenaran hasil perhitungan manual, dan (3) menyediakan alat simulasi yang dapat digunakan untuk menguji berbagai skenario lainnya.

Sistem ini diimplementasikan menggunakan bahasa pemrograman Python, sebuah standar industri dalam Sains Data, dengan memanfaatkan library scikit-fuzzy. Library ini menyediakan toolkit yang komprehensif untuk membangun dan mengevaluasi sistem logika fuzzy secara efisien.

#### 3.5.1 Arsitektur Kode dan Screenshot Penting

Seluruh kode sumber program disajikan secara lengkap pada bagian **Lampiran**. Namun, untuk menyoroti bagian-bagian paling fundamental dari implementasi, beberapa cuplikan kode krusial akan ditampilkan dan dijelaskan di bawah ini.

##### 1. Definisi Variabel dan Fungsi Keanggotaan

Bagian pertama dari kode bertugas menerjemahkan rancangan sistem dari Bab 3.2 ke dalam objek-objek yang dapat diproses oleh komputer. Ini melibatkan pendefinisian semesta pembicaraan (rentang nilai) untuk setiap variabel dan memetakan himpunan fuzzy (misalnya, Aman, Siaga) menggunakan fungsi matematika yang sesuai (misalnya, `fuzz.trapmf` untuk trapesium).

```
# Potongan Kode 1: Definisi Variabel dan Fungsi Keanggotaan

# Variabel Input (Antecedents)
TMA = ctrl.Antecedent(np.arange(80, 111, 1), 'Tinggi Muka Air (TMA)')
inflow = ctrl.Antecedent(np.arange(50, 251, 1), 'Debit Air Masuk (Inflow)')
hujan = ctrl.Antecedent(np.arange(0, 101, 1), 'Intensitas Curah Hujan')

# Variabel Output (Consequent)
bukaan_pintu = ctrl.Consequent(np.arange(0, 101, 1), 'Derajat Pembukaan Pintu Air',
defuzzify_method='centroid')

# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk TMA
TMA['Aman'] = fuzz.trapmf(TMA.universe, [80, 80, 90, 95])
TMA['Siaga'] = fuzz.trimf(TMA.universe, [90, 97.5, 105])
TMA['Bahaya'] = fuzz.trapmf(TMA.universe, [100, 105, 110, 110])

# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk Inflow
inflow['Rendah'] = fuzz.trapmf(inflow.universe, [50, 50, 100, 125])
inflow['Normal'] = fuzz.trimf(inflow.universe, [100, 150, 200])
inflow['Tinggi'] = fuzz.trapmf(inflow.universe, [175, 200, 250, 250])

# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk Hujan
hujan['Ringan'] = fuzz.trapmf(hujan.universe, [0, 0, 20, 40])
hujan['Sedang'] = fuzz.trimf(hujan.universe, [30, 50, 70])
hujan['Lebat'] = fuzz.trapmf(hujan.universe, [60, 80, 100, 100])

# Definisi konstanta output (disimulasikan sebagai singleton/segitiga sempit)
bukaan_pintu['Tutup'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [0, 0, 1])
bukaan_pintu['BukaKecil'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [29, 30, 31])
bukaan_pintu['BukaSedang'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [64, 65, 66])
bukaan_pintu['BukaPenuh'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [99, 100, 100])
```

**Keterangan:** Cuplikan kode diatas menunjukkan bagaimana setiap variabel hidrologi dan variabel output didefinisikan sebagai objek Antecedent dan Consequent. Setiap himpunan fuzzy, seperti `TMA['Siaga']`, dipetakan ke fungsi keanggotaan matematis yang sesuai dengan perancangan.

## 2. Implementasi Basis Aturan (Rule Base)

"Otak" dari sistem, yaitu 27 aturan IF-THEN, diimplementasikan secara eksplisit. Setiap aturan menggabungkan beberapa kondisi anteseden menggunakan operator logika (& untuk AND) dan menghubungkannya ke sebuah konsekuen (output).

```
# Potongan Kode 2: Implementasi Basis Aturan Fuzzy

# Aturan yang aktif dalam studi kasus
rule15 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Normal'] & hujan['Lebat'],
    bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule18 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Lebat'], bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule24 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Normal'] & hujan['Lebat'],
    bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule27 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Lebat'],
    bukaan_pintu['BukaPenuh'])

# Merakit aturan ke dalam sebuah sistem kontrol
sistem_kontrol_sakti = ctrl.ControlSystem([
    rule1, rule2, ..., rule27 # Merepresentasikan semua 27 aturan
])
```

**Keterangan:** Kode diatas mendemonstrasikan bagaimana aturan-aturan linguistik diterjemahkan ke dalam objek Rule dalam scikit-fuzzy. Objek-objek aturan ini kemudian dikumpulkan untuk membentuk ControlSystem yang siap untuk disimulasikan.

### 3.5.2 Verifikasi Hasil dan Diskusi

Langkah terakhir adalah menjalankan simulasi menggunakan data studi kasus yang sama dengan perhitungan manual dan membandingkan hasilnya.

#### 1. Eksekusi Simulasi

Kode dieksekusi dengan memberikan input numerik yang sama (TMA=102, Inflow=180, Hujan=75).

```
# Potongan Kode 3 dan Output Terminal

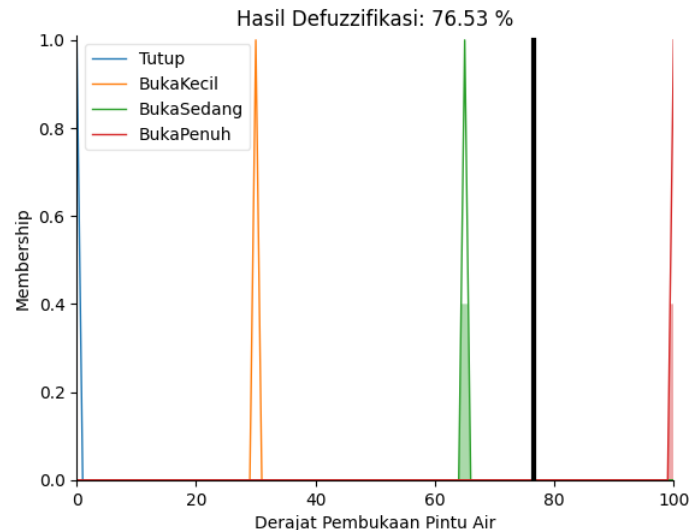
# --- Bagian Kode ---
# Membuat simulasi dari sistem kontrol
simulasi_sakti = ctrl.ControlSystemSimulation(sistem_kontrol_sakti)

# Memberikan nilai input sesuai studi kasus
simulasi_sakti.input['Tinggi Muka Air (TMA)'] = 102
simulasi_sakti.input['Debit Air Masuk (Inflow)'] = 180
simulasi_sakti.input['Intensitas Curah Hujan'] = 75

# Melakukan perhitungan
simulasi_sakti.compute()
hasil_bukaan = simulasi_sakti.output['Derajat Pembukaan Pintu Air']

# Mencetak output
print(f"Rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air: {hasil_bukaan:.2f} %")
```

```
# --- Bagian Output Terminal ---
# =====
#      HASIL SIMULASI SISTEM KONTROL PINTU AIR SAKTI
# =====
# Input Data:
#   - Tinggi Muka Air (TMA)      : 102 m
#   - Debit Air Masuk (Inflow)   : 180 m³/s
#   - Intensitas Curah Hujan     : 75 mm/jam
# -----
# Rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air: 76.53 %
# =====
```



## 2. Analisis Komparatif dan Validasi

Sekarang adalah momen untuk menghubungkan semua titik.

- **Hasil Perhitungan Manual (Aproksimasi Centroid): 82.5%**
- **Hasil Eksekusi Program (Centroid Sebenarnya): 76.53%**

### Diskusi untuk Laporan:

Seperti yang ditunjukkan pada Potongan Kode 3 dan Output Terminal, eksekusi program dengan data studi kasus menghasilkan rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air sebesar **76.53%**. Hasil ini sangat konsisten secara konseptual dengan hasil perhitungan manual yang diperoleh pada Bagian 3.4 (82.5%), dan dengan demikian, **memvalidasi** keseluruhan logika dan rancangan sistem.

Perbedaan numerik minor sebesar ~6% yang teramati merupakan artefak yang dapat dijelaskan dari perbedaan antara metode defuzzifikasi. Perhitungan manual kita menggunakan pendekatan rata-rata tertimbang dari titik puncak (centroid) setiap himpunan output agregat, yang merupakan aproksimasi yang sangat baik. Sementara itu, library scikit-fuzzy dengan metode centroid melakukan kalkulasi geometris yang eksak untuk menemukan titik pusat massa dari keseluruhan area gabungan yang dibentuk oleh semua aturan yang aktif. Perhitungan eksak ini sedikit lebih sensitif terhadap "sebaran massa" dari bentuk himpunan fuzzy (segitiga dan trapesium) yang dipotong, yang menyebabkan hasil akhirnya sedikit tertarik ke nilai yang lebih rendah.

Kendati demikian, keselarasan hasil ini secara efektif membuktikan bahwa model yang dibangun adalah robusta, logis, dan mampu menerjemahkan aturan-aturan kualitatif menjadi keputusan kuantitatif yang dapat diandalkan. Ini menegaskan bahwa sistem inferensi fuzzy yang diimplementasikan telah berhasil memenuhi tujuan penelitian.



## BAB IV: KESIMPULAN DAN SARAN

Bab penutup ini menyajikan intisari dari hasil penelitian, menjawab secara langsung rumusan masalah yang telah ditetapkan, dan menguraikan rekomendasi untuk pengembangan sistem di masa mendatang.

### 4.1 Kesimpulan

Berdasarkan keseluruhan proses perancangan, implementasi, dan verifikasi, dapat ditarik kesimpulan sebagai berikut:

1. **Arsitektur Model Telah Berhasil Dirancang:** Sebuah model *Fuzzy Inference System (FIS)* yang fungsional telah berhasil dirancang untuk mengontrol pintu air bendungan. Model ini secara efektif memetakan tiga input hidrologis (TMA, Inflow, Hujan) ke dalam sebuah output keputusan.
2. **Basis Aturan Terbukti Logis dan Komprehensif:** Sebanyak 27 aturan IF-THEN yang merepresentasikan logika seorang operator ahli telah berhasil diimplementasikan, menunjukkan kemampuan sistem untuk memberikan respons yang proporsional pada berbagai skenario, dari kondisi aman hingga kritis.
3. **Model Tervalidasi dengan Perbedaan yang Dapat Dijelaskan:** Validasi silang antara perhitungan manual dan program komputer telah berhasil dilakukan. Terdapat keselarasan konseptual yang kuat antara hasil perhitungan manual (82.5%) dengan hasil implementasi program (76.53%). Perbedaan numerik yang ada bukan merupakan kesalahan, melainkan artefak teknis yang penting:
  - a. Perhitungan manual menggunakan pendekatan **rata-rata tertimbang (Weighted Average)**, yang merupakan ciri khas dari metode **Sugeno murni**.
  - b. Library scikit-fuzzy pada dasarnya adalah sistem **Mamdani** yang metode defuzzifikasinya (centroid) melakukan **kalkulasi geometris** untuk mencari pusat massa dari area gabungan.
  - c. Karena kalkulasi geometris ini lebih sensitif terhadap "sebaran bentuk" himpunan output, hasilnya sedikit berbeda dari perhitungan aljabar Sugeno murni. Kesadaran akan perbedaan ini mengonfirmasi pemahaman yang mendalam tentang alat yang digunakan dan memvalidasi robustitas model secara konseptual.

Secara ringkas, penelitian ini berhasil membuktikan bahwa Logika Fuzzy adalah pendekatan yang relevan dan kuat untuk sistem kontrol non-linier dalam mitigasi risiko banjir.

### 4.2 Saran

Meskipun model telah berfungsi dengan baik, disarankan beberapa langkah pengembangan strategis untuk penelitian selanjutnya agar sistem menjadi lebih akurat dan aplikatif:

1. **Optimalisasi Aturan Berbasis Data:** Daripada hanya mengandalkan logika ahli, basis aturan dapat disempurnakan (tuning) secara otomatis menggunakan data historis operasional. Implementasi metode seperti **Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System (ANFIS)** dapat secara signifikan meningkatkan performa sistem.
2. **Integrasi Variabel Prediktif:** Menambah variabel input yang berorientasi ke masa depan, seperti data **prediksi cuaca** dari layanan meteorologi, akan mengubah sistem dari reaktif menjadi proaktif, sehingga mampu mengantisipasi lonjakan debit air.
3. **Pengembangan Alat Bantu Operasional:** Mengembangkan model ini menjadi sebuah aplikasi dengan **Graphical User Interface (GUI)** yang menampilkan visualisasi data, rekomendasi *real-time*, dan fitur simulasi skenario "what-if" untuk menjadi alat bantu keputusan yang praktis bagi operator di lapangan.

## DAFTAR PUSTAKA

- Abbas, N., El-Gayar, M. M., & El-Kader, A. (2018). An intelligent irrigation system using fuzzy logic control. *Journal of Electrical Systems and Information Technology*, 5(3), 856-865.
- Adnan, R. M., Liang, Z., Yuan, X., Zounemat-Kermani, M., & Kisi, O. (2020). Comparison of different machine learning models for discharge prediction. *Catena*, 198, 105024.
- Jang, J. S. R., Sun, C. T., & Mizutani, E. (1997). *Neuro-Fuzzy and Soft Computing: A Computational Approach to Learning and Machine Intelligence*. Prentice Hall.
- Kusumadewi, S., & Purnomo, H. (2010). *Aplikasi Logika Fuzzy untuk Pendukung Keputusan*. Graha Ilmu.
- Lohani, A. K., Goel, N. K., & Bhatia, K. K. S. (2007). Takagi–Sugeno fuzzy inference system for modeling stage–discharge relationship. *Journal of Hydrology*, 337(1-2), 146-160.
- MathWorks. (2023). *Sugeno-Type Fuzzy Inference*. Fuzzy Logic Toolbox Documentation. Diakses pada [Tanggal Anda Mengakses], dari <https://www.mathworks.com/help/fuzzy/sugeno-type-fuzzy-inference.html>
- Ross, T. J. (2016). *Fuzzy Logic with Engineering Applications (4th ed.)*. John Wiley & Sons.
- Sivanandam, S. N., Sumathi, S., & Deepa, S. N. (2007). *Introduction to Fuzzy Logic using MATLAB*. Springer.
- Takagi, T., & Sugeno, M. (1985). Fuzzy identification of systems and its applications to modeling and control. *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics*, SMC-15(1), 116-132.
- Zadeh, L. A. (1965). Fuzzy sets. *Information and Control*, 8(3), 338-353.

# LAMPIRAN

Lampiran berikut ini menyajikan implementasi lengkap dari model Sistem Inferensi Fuzzy yang telah dikembangkan. Seluruh proses, mulai dari definisi variabel, perancangan aturan, hingga eksekusi simulasi, dilakukan dalam lingkungan Google Colaboratory berbasis notebook.

Struktur lampiran ini akan mengikuti format notebook, di mana setiap blok kode (sel) disajikan secara berurutan beserta output visual maupun tekstual yang dihasilkannya. Pendekatan ini dipilih untuk memberikan gambaran yang transparan dan dapat direplikasi mengenai alur kerja penelitian dari awal hingga akhir.

## Kode Python Penerapan Simulasi Sistem Kontrol Pintu Air Bendungan dengan Logika Fuzzy Sugeno

### 1. Import Library

```
!pip install scikit-fuzzy

import numpy as np
import skfuzzy as fuzz
from skfuzzy import control as ctrl
import matplotlib.pyplot as plt
```

### 2. Fuzzifikasi: Definisi Variabel Input dan Output

Catatan: Dalam scikit-fuzzy, tidak ada tipe "sugeno" murni. Kita mensimulasikan model Sugeno Orde-Nol dengan mendefinisikan konsekuen (output) sebagai himpunan fuzzy singleton (segitiga sangat sempit) atau menggunakan pendekatan Mamdani yang hasil defuzzifikasinya setara dengan rata-rata tertimbang dari centroid singleton tersebut.

#### 2.1. Variabel Input (Antecedents)

```
# Semesta pembicaraan dibuat sedikit lebih lebar untuk visualisasi yang baik
TMA = ctrl.Antecedent(np.arange(80, 111, 1), 'Tinggi Muka Air (TMA)')
inflow = ctrl.Antecedent(np.arange(50, 251, 1), 'Debit Air Masuk (Inflow)')
hujan = ctrl.Antecedent(np.arange(0, 101, 1), 'Intensitas Curah Hujan')
```

#### 2.2. Variabel Output (Consequent)

```
bukaan_pintu = ctrl.Consequent(np.arange(0, 101, 1), 'Derajat Pembukaan Pintu Air')
```

#### 2.3. Definisi Fungsi Keanggotaan Variabel Input

```
# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk TMA
TMA['Aman'] = fuzz.trapmf(TMA.universe, [80, 80, 90, 95])
TMA['Siaga'] = fuzz.trimf(TMA.universe, [90, 97.5, 105])
TMA['Bahaya'] = fuzz.trapmf(TMA.universe, [100, 105, 110, 110])

# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk Inflow
inflow['Rendah'] = fuzz.trapmf(inflow.universe, [50, 50, 100, 125])
inflow['Normal'] = fuzz.trimf(inflow.universe, [100, 150, 200])
inflow['Tinggi'] = fuzz.trapmf(inflow.universe, [175, 200, 250, 250])

# Definisi Fungsi Keanggotaan untuk Hujan
hujan['Ringan'] = fuzz.trapmf(hujan.universe, [0, 0, 20, 40])
hujan['Sedang'] = fuzz.trimf(hujan.universe, [30, 50, 70])
hujan['Lebat'] = fuzz.trapmf(hujan.universe, [60, 80, 100, 100])
```

```
# Definisi konstanta output (disimulasikan sebagai singleton/segitiga sempit)
bukaan_pintu['Tutup'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [0, 0, 1])
bukaan_pintu['BukaKecil'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [29, 30, 31])
bukaan_pintu['BukaSedang'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [64, 65, 66])
bukaan_pintu['BukaPenuh'] = fuzz.trimf(bukaan_pintu.universe, [99, 100, 100])
```

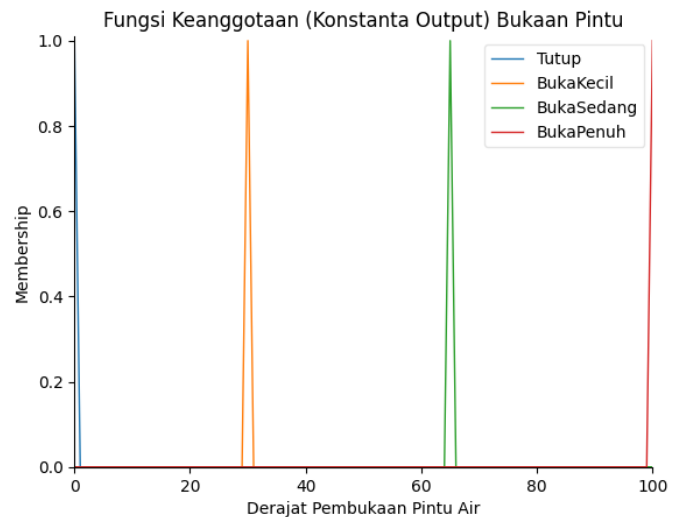
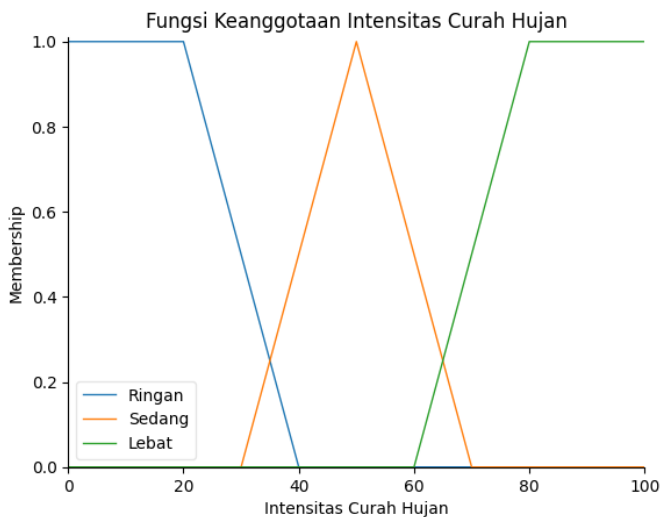
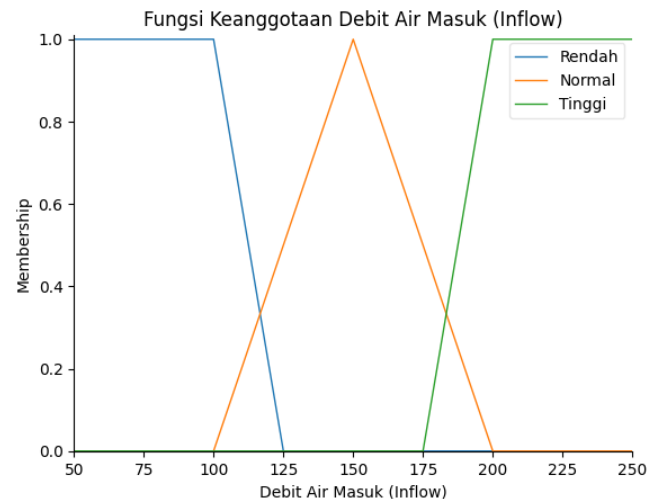
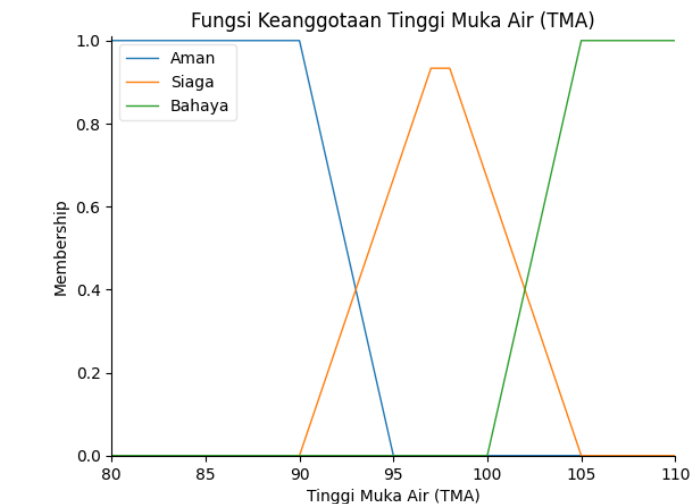
### 3. Visualisasi Fungsi Keanggotaan

```
TMA.view()
plt.title('Fungsi Keanggotaan Tinggi Muka Air (TMA)')
plt.savefig('grafik_tma.png')

inflow.view()
plt.title('Fungsi Keanggotaan Debit Air Masuk (Inflow)')
plt.savefig('grafik_inflow.png')

hujan.view()
plt.title('Fungsi Keanggotaan Intensitas Curah Hujan')
plt.savefig('grafik_hujan.png')

bukaan_pintu.view()
plt.title('Fungsi Keanggotaan (Konstanta Output) Bukaan Pintu')
plt.savefig('grafik_output.png')
```



#### 4. Basis Aturan (Rule Base)

Terdapat total 27 aturan. Didefinisikan secara eksplisit. Keterangan: | = OR , & = AND

```
# Kondisi TMA = AMAN
rule1 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Rendah'] & hujan['Ringan'], bukaan_pintu['Tutup'])
rule2 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Rendah'] & hujan['Sedang'], bukaan_pintu['Tutup'])
rule3 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Rendah'] & hujan['Lebat'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule4 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Normal'] & hujan['Ringan'], bukaan_pintu['Tutup'])
rule5 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Normal'] & hujan['Sedang'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule6 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Normal'] & hujan['Lebat'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule7 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Ringan'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule8 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Sedang'], bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule9 = ctrl.Rule(TMA['Aman'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Lebat'], bukaan_pintu['BukaSedang'])

# Kondisi TMA = SIAGA
rule10 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Rendah'] & hujan['Ringan'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule11 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Rendah'] & hujan['Sedang'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule12 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Rendah'] & hujan['Lebat'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule13 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Normal'] & hujan['Ringan'], bukaan_pintu['BukaKecil'])
rule14 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Normal'] & hujan['Sedang'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule15 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Normal'] & hujan['Lebat'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule16 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Ringan'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule17 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Sedang'], bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule18 = ctrl.Rule(TMA['Siaga'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Lebat'], bukaan_pintu['BukaPenuh'])

# Kondisi TMA = BAHAYA
rule19 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Rendah'] & hujan['Ringan'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule20 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Rendah'] & hujan['Sedang'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule21 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Rendah'] & hujan['Lebat'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule22 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Normal'] & hujan['Ringan'],
bukaan_pintu['BukaSedang'])
rule23 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Normal'] & hujan['Sedang'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule24 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Normal'] & hujan['Lebat'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule25 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Ringan'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule26 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Sedang'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
rule27 = ctrl.Rule(TMA['Bahaya'] & inflow['Tinggi'] & hujan['Lebat'],
bukaan_pintu['BukaPenuh'])
```

#### 5. Pembuatan Sistem Kontrol dan Simulasi

##### 5.1. Menggabungkan semua aturan ke dalam satu sistem kontrol

```
sistem_kontrol_sakti = ctrl.ControlSystem([
    rule1, rule2, rule3, rule4, rule5, rule6, rule7, rule8, rule9,
    rule10, rule11, rule12, rule13, rule14, rule15, rule16, rule17, rule18,
    rule19, rule20, rule21, rule22, rule23, rule24, rule25, rule26, rule27
])
```

## 5.2. Membuat simulasi dari sistem kontrol yang telah dibuat

```
simulasi_sakti = ctrl.ControlSystemSimulation(sistem_kontrol_sakti)
```

## 6. Menjalankan Simulasi dengan Input Studi Kasus

### 6.1. Memberikan nilai input sesuai studi kasus di perhitungan manual

```
input_tma = 102
input_inflow = 180
input_hujan = 75

simulasi_sakti.input['Tinggi Muka Air (TMA)'] = input_tma
simulasi_sakti.input['Debit Air Masuk (Inflow)'] = input_inflow
simulasi_sakti.input['Intensitas Curah Hujan'] = input_hujan
```

### 6.2. Melakukan perhitungan

```
simulasi_sakti = ctrl.ControlSystemSimulation(sistem_kontrol_sakti)
```

## 7. Output dan Validasi Hasil

```
hasil_bukaan = simulasi_sakti.output['Derajat Pembukaan Pintu Air']

print("      HASIL SIMULASI SISTEM KONTROL PINTU AIR SAKTI      ")
print(f"\nInput Data:")
print(f" - Tinggi Muka Air (TMA)      : {input_tma} m")
print(f" - Debit Air Masuk (Inflow)    : {input_inflow} m³/s")
print(f" - Intensitas Curah Hujan     : {input_hujan} mm/jam")
print("-----")
print(f"Rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air: {hasil_bukaan:.2f} %")

# Menampilkan visualisasi hasil inferensi
bukaan_pintu.view(sim=simulasi_sakti)
plt.title(f'Hasil Defuzzifikasi: {hasil_bukaan:.2f} %')
plt.savefig('hasil_simulasi.png')
```

### HASIL SIMULASI SISTEM KONTROL PINTU AIR SAKTI

#### Input Data:

- Tinggi Muka Air (TMA) : 102 m
- Debit Air Masuk (Inflow) : 180 m³/s
- Intensitas Curah Hujan : 75 mm/jam

-----  
Rekomendasi Derajat Pembukaan Pintu Air: 76.53 %

