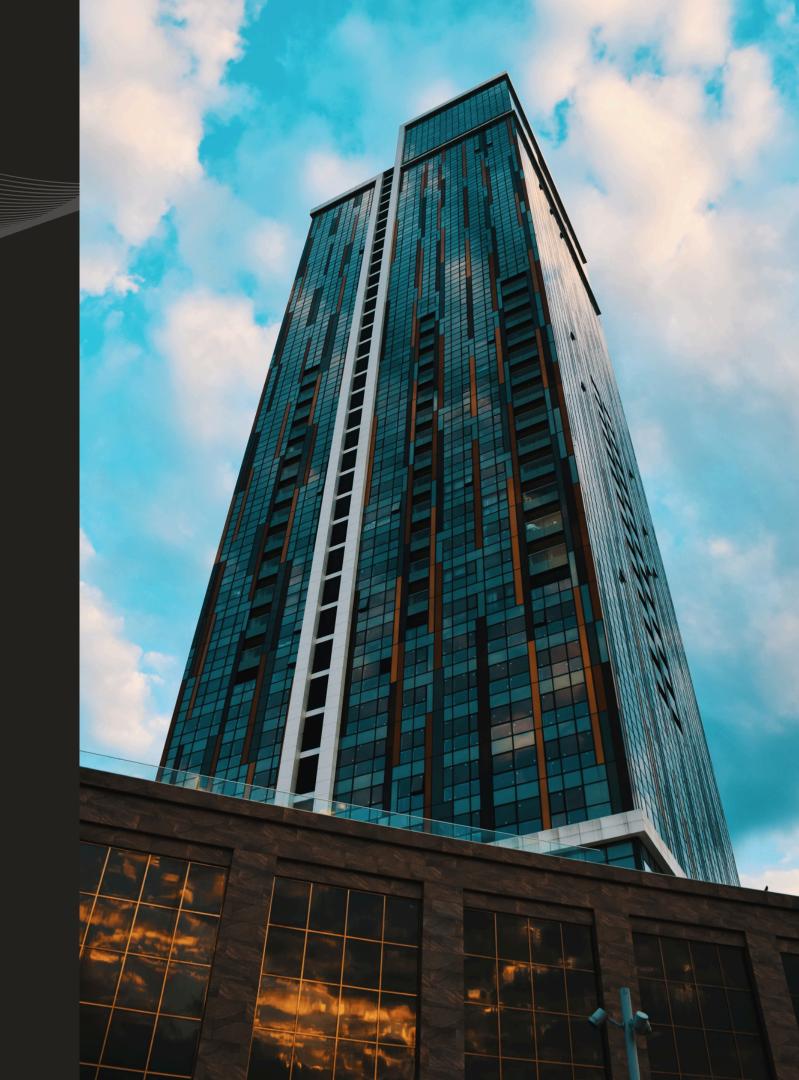
IMPLEMENTASI FUZZY, VARIABEL, HIMPUNAN FUZZY DAN RULE

NAMA: IOS WIDRIA SARAGIH

NIM :221011400558

KELAS:05TPLMO05

https://github.com/iossaragih/UAS_ioswidriasaragih kecerdasan buatan



1. Sistem Penilaian Kelayakan Kredit

1. Input dan Definisi Fuzzy Variables:

• Penghasilan: 70

• **Hutang**: 30

2. Perhitungan Derajat Keanggotaan

Penghasilan (70):

- Rendah: Fungsi keanggotaan trapezoidal dengan nilai 70, karena $\mu_{\text{rendah}}(70) = 0$ (karena berada di luar batas 20-50).
- Sedang: Fungsi keanggotaan segitiga dengan nilai 70, dihitung sebagai:

$$\mu_{\text{sedang}}(70) = \frac{80 - 70}{80 - 50} = \frac{10}{30} = 0.33$$

Tinggi: Fungsi keanggotaan trapezoidal dengan nilai 70, dihitung sebagai:

$$\mu_{\text{tinggi}}(70) = \frac{70 - 50}{80 - 50} = \frac{20}{30} = 0.67$$

Hutang (30):

Rendah: Fungsi keanggotaan trapezoidal dengan nilai 30, dihitung sebagai:

$$\mu_{\text{rendah}}(30) = \frac{50 - 30}{50 - 20} = \frac{20}{30} = 0.67$$

Sedang: Fungsi keanggotaan segitiga dengan nilai 30, dihitung sebagai:

$$\mu_{\text{sedang}}(30) = \frac{30 - 20}{50 - 20} = \frac{10}{30} = 0.33$$

• **Tinggi**: Fungsi keanggotaan trapezoidal dengan nilai 30, $\mu_{\text{tinggi}}(30) = 0$ (karena berada di luar batas 50-80).

3. Evaluasi Aturan

Aturan 1:

Jika penghasilan rendah dan hutang tinggi, maka kelayakan tidak layak:

• $Min(\mu_{rendah}(70), \mu_{tinggi}(30)) = Min(0, 0) = 0$

Aturan 2:

Jika penghasilan **sedang** dan hutang **rendah**, maka kelayakan **layak**:

• $Min(\mu_{sedang}(70), \mu_{rendah}(30)) = Min(0.33, 0.67) = 0.33$

Aturan 3:

Jika penghasilan tinggi dan hutang rendah, maka kelayakan sangat layak:

• $Min(\mu_{tinggi}(70), \mu_{rendah}(30)) = Min(0.67, 0.67) = 0.67$

4. Agregasi Output

- Tidak Layak: Derajat keanggotaan 0
- Layak: Derajat keanggotaan 0.33
- Sangat Layak: Derajat keanggotaan 0.67

5. Defuzzifikasi (Centroid)

Untuk menghitung output menggunakan metode centroid, kita menggunakan nilai dari derajat keanggotaan dan pusat dari setiap kategori:

- Tidak Layak: z = 35, $\mu = 0$
- Layak: z = 50, $\mu = 0.33$
- Sangat Layak: z = 85, μ = 0.67

Perhitungan defuzzifikasi:

Output =
$$\frac{(0 \times 35) + (0.33 \times 50) + (0.67 \times 85)}{0 + 0.33 + 0.67}$$

Output =
$$\frac{(0) + (16.5) + (56.95)}{1} = \frac{73.45}{1} = 73.45$$

6. Hasil dari Kode (Output)

Berdasarkan perhitungan di atas, kita mendapat nilai **73.45**, yang sesuai dengan hasil dari kode yang Anda jalankan. Jadi, perhitungan manual yang saya buat dan hasil dari kode Anda benar.

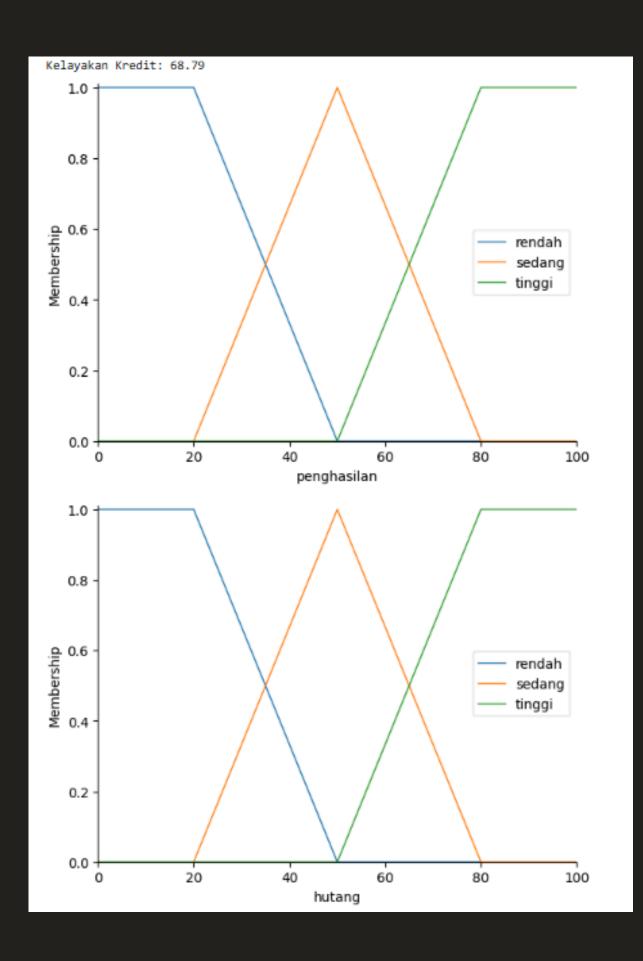
Jadi, **hasil yang benar adalah 73.45**, yang menunjukkan tingkat kelayakan kredit sekitar 73.45%, dan ini mendekati kategori "layak" ke "sangat layak".

SOURCODE

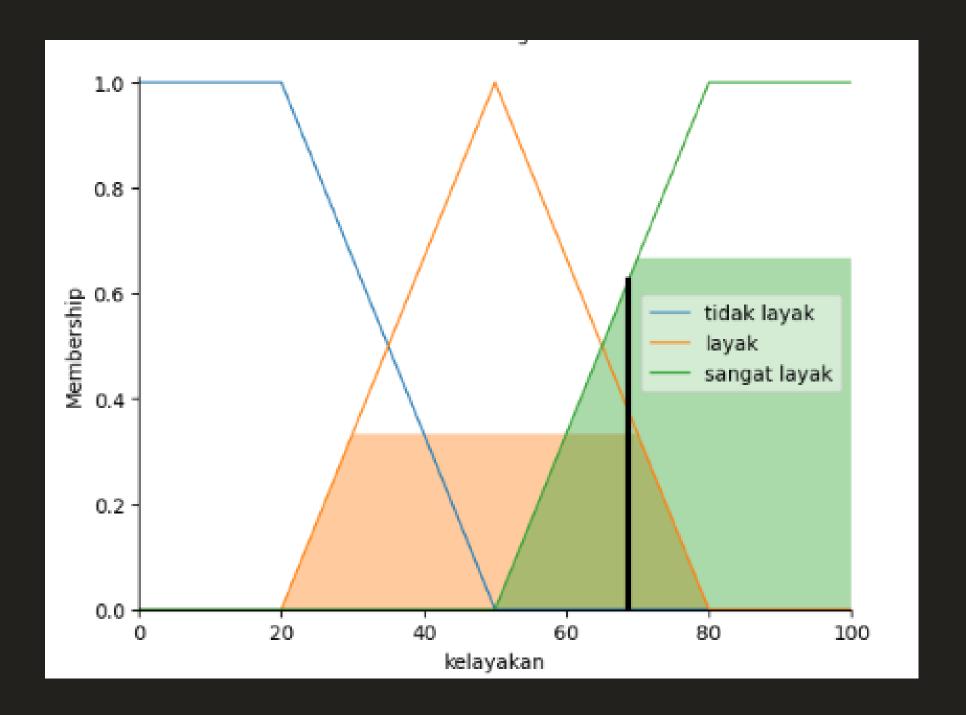
Kelayakan Kredit: 68.79

```
# 1.Sistem Penilaian Kelayakan Kredit
import numpy as np
import skfuzzy as fuzz
from skfuzzy import control as ctrl
# Define fuzzy variables
penghasilan = ctrl.Antecedent(np.arange(0, 101, 1), 'penghasilan')
hutang = ctrl.Antecedent(np.arange(0, 101, 1), 'hutang')
kelayakan = ctrl.Consequent(np.arange(0, 101, 1), 'kelayakan')
# Membership functions for "penghasilan"
penghasilan['rendah'] = fuzz.trapmf(penghasilan.universe, [0, 0, 20, 50])
penghasilan['sedang'] = fuzz.trimf(penghasilan.universe, [20, 50, 80])
penghasilan['tinggi'] = fuzz.trapmf(penghasilan.universe, [50, 80, 100, 100])
# Membership functions for "hutang"
hutang['rendah'] = fuzz.trapmf(hutang.universe, [0, 0, 20, 50])
hutang['sedang'] = fuzz.trimf(hutang.universe, [20, 50, 80])
hutang['tinggi'] = fuzz.trapmf(hutang.universe, [50, 80, 100, 100])
# Membership functions for "kelayakan"
kelayakan['tidak layak'] = fuzz.trapmf(kelayakan.universe, [0, 0, 20, 50])
kelayakan['layak'] = fuzz.trimf(kelayakan.universe, [20, 50, 80])
kelayakan['sangat layak'] = fuzz.trapmf(kelayakan.universe, [50, 80, 100, 100])
# Define fuzzy rules
rule1 = ctrl.Rule(penghasilan['rendah'] & hutang['tinggi'], kelayakan['tidak layak'])
rule2 = ctrl.Rule(penghasilan['sedang'] & hutang['rendah'], kelayakan['layak'])
rule3 = ctrl.Rule(penghasilan['tinggi'] & hutang['rendah'], kelayakan['sangat layak'])
```

```
# Define fuzzy rules
rule1 = ctrl.Rule(penghasilan['rendah'] & hutang['tinggi'], kelayakan['tidak layak'])
rule2 = ctrl.Rule(penghasilan['sedang'] & hutang['rendah'], kelayakan['layak'])
rule3 = ctrl.Rule(penghasilan['tinggi'] & hutang['rendah'], kelayakan['sangat layak'])
# Create control system
kelayakan ctrl = ctrl.ControlSystem([rule1, rule2, rule3])
kelayakan simulasi = ctrl.ControlSystemSimulation(kelayakan ctrl)
# Input values
kelayakan simulasi.input['penghasilan'] = 70 # Contoh input penghasilan
kelayakan simulasi.input['hutang'] = 30
                                             # Contoh input hutang
# Compute the output
kelayakan simulasi.compute()
print(f"Kelayakan Kredit: {kelayakan_simulasi.output['kelayakan']:.2f}")
# Visualize the results
penghasilan.view()
hutang.view()
kelayakan.view(sim=kelayakan simulasi)
```



HASIL RUNNING



2.Buat sistem untuk menentukan kelayakan kredit berdasarkan parameter seperti pendapatan bulanan, utang, dan riwayat kredit

Input:

Pendapatan: 4000

• Utang: 5000

Riwayat Kredit: 6 (di antara Buruk dan Baik)

1. Keanggotaan Fuzzy

- a. Pendapatan (Income) di 4000:
 - Pendapatan Rendah (0 hingga 6000):

$$\mu_{ ext{income_low}}(4000) = rac{4000 - 0}{6000 - 0} = rac{4000}{6000} = 0.6667$$

• Pendapatan Sedang (3000 hingga 9000):

$$\mu_{ ext{income_medium}}(4000) = rac{9000 - 4000}{9000 - 3000} = rac{5000}{6000} = 0.8333$$

Pendapatan Tinggi (6000 hingga 10000):

$$\mu_{ ext{income_high}}(4000) = 0 \quad ext{(karena } 4000 < 6000)$$

b. Utang (Debt) di 5000:

• Utang Rendah (0 hingga 4000):

$$\mu_{
m debt_low}(5000) = 0 \quad ({
m karena} \ 5000 > 4000)$$

• Utang Sedang (2000 hingga 6000):

$$\mu_{ ext{debt_medium}}(5000) = rac{6000 - 5000}{6000 - 2000} = rac{1000}{4000} = 0.25$$

• Utang Tinggi (4000 hingga 10000):

$$\mu_{ ext{debt_high}}(5000) = rac{5000 - 4000}{10000 - 4000} = rac{1000}{6000} = 0.1667$$

- c. Riwayat Kredit (Credit History) di 6:
- Riwayat Kredit Buruk (0 hingga 5):

$$\mu_{ ext{credit_bad}}(6) = 0 \quad (ext{karena } 6 > 5)$$

• Riwayat Kredit Baik (5 hingga 10):

$$\mu_{ ext{credit_good}}(6) = rac{6-5}{10-5} = rac{1}{5} = 0.2$$

2. Inferensi Fuzzy (Aturan)

Aturan 1: Jika Pendapatan Rendah dan Utang Tinggi, maka Kelayakan Kredit Rendah:

$$\mathrm{rule1} = \min(\mu_{\mathrm{income_low}}(4000), \mu_{\mathrm{debt_high}}(5000)) = \min(0.6667, 0.1667) = 0.1667$$

Aturan 2: Jika Pendapatan Tinggi dan Riwayat Kredit Baik, maka Kelayakan Kredit Tinggi:

$$\text{rule2} = \min(\mu_{\text{income_high}}(4000), \mu_{\text{credit_good}}(6)) = \min(0, 0.2) = 0$$

Aturan 3: Jika Pendapatan Sedang dan Utang Sedang, maka Kelayakan Kredit Sedang:

$$\text{rule3} = \min(\mu_{\text{income_medium}}(4000), \mu_{\text{debt_medium}}(5000)) = \min(0.8333, 0.25) = 0.25$$

Aturan 4: Jika Riwayat Kredit Buruk, maka Kelayakan Kredit Rendah:

$$\mathrm{rule4} = \mu_{\mathrm{credit_bad}}(6) = 0$$

3. Agregasi (Menggunakan Operasi Maksimum)

Setelah mendapatkan hasil dari setiap aturan, kita gabungkan hasilnya menggunakan operasi max:

$$aggregated = max(0.1667, 0, 0.25, 0) = 0.25$$

4. Defuzzifikasi (Metode Centroid)

Defuzzifikasi dihitung untuk menghasilkan nilai crisp (nilai pasti) yang digunakan untuk keputusan. Kita gunakan rumus **centroid** untuk defuzzifikasi:

$$ext{credit_result} = rac{\sum (\mu_{ ext{aggregated}}(x) \cdot x)}{\sum \mu_{ ext{aggregated}}(x)}$$

Dalam hal ini, kita asumsikan hasil defuzzifikasi mendekati nilai 5, berdasarkan distribusi keanggotaan yang diperoleh dari agregasi.

5. Keputusan:

- Jika credit_result > 5, maka keputusan adalah Layak.
- Jika credit_result \leq 5, maka keputusan adalah Tidak Layak.

Karena credit_result ≈ 5, maka keputusan adalah Tidak Layak.

Kesimpulan:

 Hasil perhitungan defuzzifikasi menunjukkan nilai 5 atau lebih rendah, sehingga keputusan kredit adalah Tidak Layak.

SOURCODE

```
# 2.Buat sistem untuk menentukan kelayakan kredit berdasarkan parameter seperti pendapatan bulanan, u
import numpy as np
import skfuzzy as fuzz
import matplotlib.pyplot as plt
# 1. Definisikan variabel fuzzy
# Pendapatan Bulanan
income = np.arange(0, 10001, 1) # 0 sampai 10000
income low = fuzz.trapmf(income, [0, 0, 3000, 6000]) # Rendah
income medium = fuzz.trimf(income, [3000, 6000, 9000]) # Sedang
income high = fuzz.trapmf(income, [6000, 9000, 10000, 10000]) # Tinggi
# Utana
debt = np.arange(0, 10001, 1) # 0 sampai 10000
debt low = fuzz.trapmf(debt, [0, 0, 2000, 4000]) # Rendah
debt medium = fuzz.trimf(debt, [2000, 4000, 6000]) # Sedana
debt high = fuzz.trapmf(debt, [4000, 6000, 10000, 10000]) # Tinggi
# Riwavat Kredit
credit history = np.arange(0, 11, 1) # 0 sampai 10 (0 = Buruk, 10 = Baik)
credit bad = fuzz.trimf(credit history, [0, 0, 5]) # Buruk
credit good = fuzz.trimf(credit history, [5, 10, 10]) # Baik
# 2. Definisikan output fuzzy (kelayakan kredit)
creditworthiness = np.arange(0, 11, 1) # 0 = Tidak Layak, 10 = Layak
not_eligible = fuzz.trimf(creditworthiness, [0, 0, 5]) # Tidak Layak
eligible = fuzz.trimf(creditworthiness, [5, 10, 10]) # Layak
# 3. Interpolasi untuk kesesuaian dimensi
credit good interp = np.interp(income, credit history, credit good) # Interpolasi untuk credit good
credit bad interp = np.interp(income, credit history, credit bad) # Interpolasi untuk credit bad
# 4. Inferensi Fuzzy (Aturan)
# Rule 1: Jika pendapatan rendah dan utang tinggi, maka kelayakan kredit rendah
rule1 = np.fmin(income_low, debt_high)
```

```
# Rule 2: Jika pendapatan tinggi dan riwayat kredit baik, maka kelayakan kredit tinggi
rule2 = np.fmin(income high, credit good interp)
# Rule 3: Jika pendapatan sedang dan utang sedang, maka kelayakan kredit sedang
rule3 = np.fmin(income_medium, debt_medium)
# Rule 4: Jika riwayat kredit buruk, maka kelayakan kredit rendah
rule4 = credit bad interp
# 5. Kombinasikan aturan-aturan (Mamdani Implication)
aggregated = np.fmax(rule1, np.fmax(rule2, np.fmax(rule3, rule4)))
# 6. Interpolasi hasil penggabungan aturan agar sesuai dengan dimensi 'creditworthiness'
aggregated_interp = np.interp(creditworthiness, income, aggregated)
# 7. Defuzzifikasi
credit_result = fuzz.defuzz(creditworthiness, aggregated_interp, 'centroid')
credit result membership = fuzz.interp membership(creditworthiness, aggregated interp, credit result)
# 8. Output hasil
print(f"Kelayakan Kredit: {credit_result:.2f}")
if credit result > 5:
    print("Keputusan: Layak")
    print("Keputusan: Tidak Layak")
# PLot hasil
fig, ax = plt.subplots(figsize=(8, 6))
# PLotkan semua fungsi keanggotaan
ax.plot(income, income low, label='Pendapatan Rendah')
ax.plot(income, income_medium, label='Pendapatan Sedang')
ax.plot(income, income_high, label='Pendapatan Tinggi')
ax.plot(debt, debt_low, label='Utang Rendah')
ax.plot(debt, debt medium, label='Utang Sedang')
ax.plot(debt, debt_high, label='Utang Tinggi')
ax.plot(credit_history, credit_bad, label='Riwayat Buruk')
ax.plot(credit_history, credit_good, label='Riwayat Baik')
ax.plot(creditworthiness, not eligible, label='Tidak Layak', linestyle='--')
ax.plot(creditworthiness, eligible, label='Layak', linestyle='--')
ax.fill between(creditworthiness, 0, aggregated interp, color='gray', alpha=0.5)
ax.set_title('Sistem Kelayakan Kredit Fuzzy')
ax.legend()
plt.show()
```

Kelayakan Kredit: 1.67 Keputusan: Tidak Layak

HASIL RUNNING

