

Sistemas Difusos

Álvaro Alejandro Zarabanda Gutiérrez - 20251595006

Youssef Alejandro Ortiz Vargas - 20251595004

María Alejandra Bonilla Díaz - 20251595002

Para el sistema eléctrico de potencia, representado en la Figura 1, existe la necesidad de clasificar los disturbios relacionados con la calidad de la energía eléctrica.

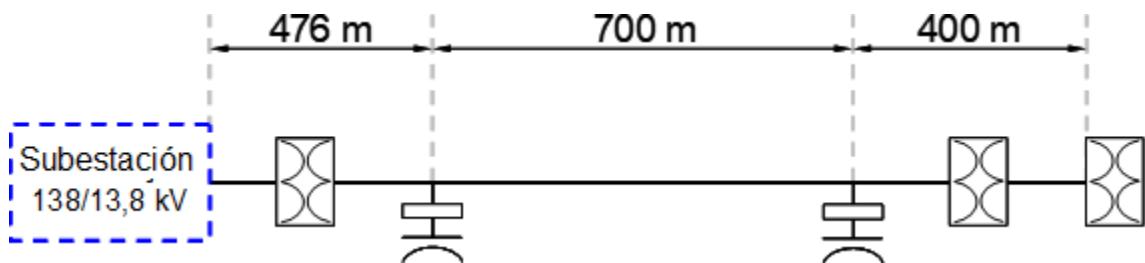


Figura 1. Diagrama del sistema de potencia.

Se pretende diseñar un sistema fuzzy de tipo Mamdani para clasificar los siguientes tipos de disturbio:

- Interrupción
- Hundimiento de tensión
- Pico de tensión
- Operación normal
- Precencia de armónicos

La Figura 2 muestra el diagrama de bloques del sistema fuzzy, cuyas variables de entrada son la tensión fundamental (V_f) en p.u (por unidad) y la distorsión armónica total (THD) en %.



Figura 2. Diagrama esquemático del sistema fuzzy.

Implemente un sistema fuzzy de tipo Mamdani con las siguientes características:

- Utilizar 200 puntos de discretización para todos los universos de discurso.
- Utilizar operador de composición de tipo Max-Min.
- Utilizar como operador de implicación el operador Mamdani
- Utilizar como operador de agregación el operador Máximo
- Utilizar el operador Mínimo para el conectivo Y

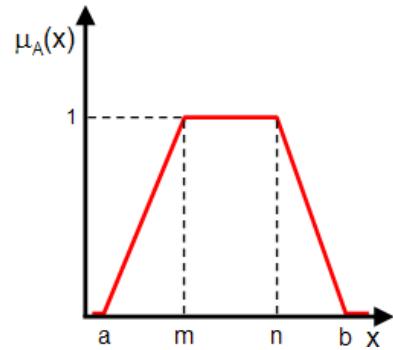
TAREA 5

Se definen las especificaciones de las variables de entrada y salida como sigue:

Entrada 1: Tensión fundamental (V_f)

- Variable lingüística : V_f (p.u.)
- Terminos Linguistico: “Muy Baja” (MB), “Baja” (B), “Media” (M) y “Alta” (A)
- Función de pertenencia: “Trapezoidal”
- Universo de discurso: [0, 1.8] (p.u.)

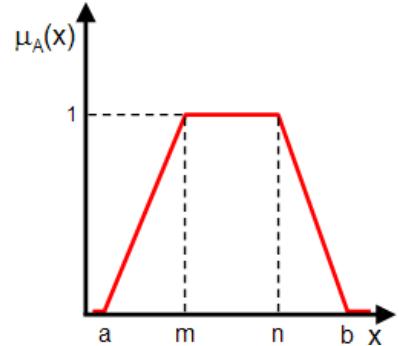
Temino Linguistico	a	m	N	b
MB	0.00	0.00	0.09	0.12
B	0.09	0.12	0.94	0.96
M	0.94	0.96	1.04	1.06
A	1.04	1.10	1.80	1.80



Entrada 2: Distorsión armonica total (THD)

- Variable lingüística : THD (%)
- Terminos Linguistico: “Pequeña” (P), “Grande” (G)
- Función de pertenencia: “Trapezoidal”
- Universo de discurso: [0, 100] (%)

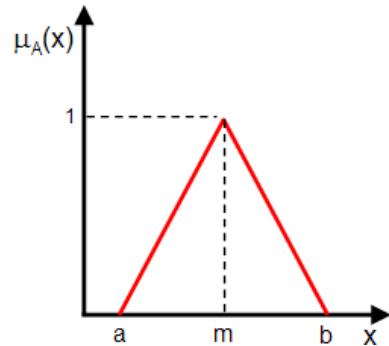
Temino Linguistico	a	m	N	b
P	0	0	5	6
G	5	7	100	100



Salida: Clase de forma de la señal

- Variable lingüística : Clase
- Terminos Linguistico: “Interrupción” (I), “Hundimiento de tensión” (HT), “Pico de tensión” (PT), “Operación normal” (ON), “Precencia de armónicos” (PA)
- Funciones de pertenencia: “Triangulares”
- Universo de discurso: [0, 1] (normalizado)

Temino Linguistico	A	m	B
I	0.000	0.167	0.333
HT	0.167	0.333	0.500
ON	0.333	0.5	0.667
PT	0.500	0.667	0.833
PA	0.667	0.833	1.000

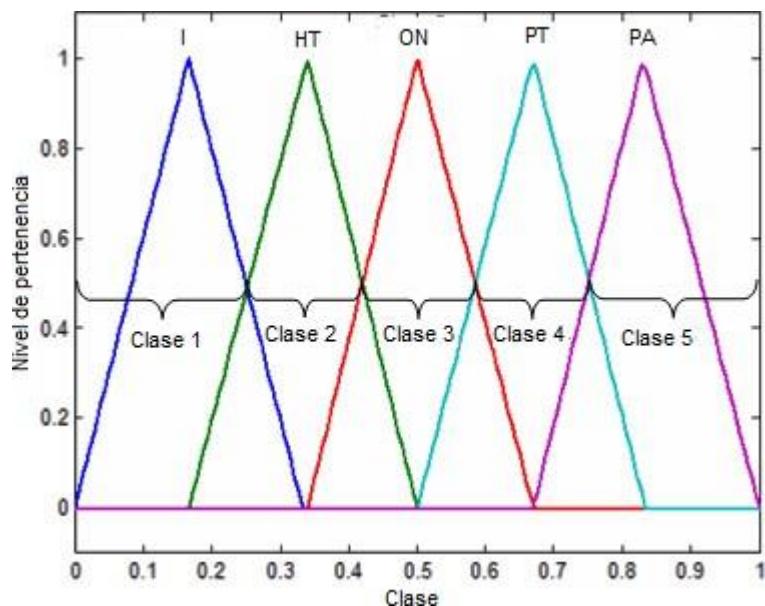


TAREA 5

El conjunto de reglas se especifica en función de las siguientes sentencias lingüísticas:

- Regla 1 → Si **Vf es MB** y **THD es P** entonces **Salida es I.**
Regla 2 → Si **Vf es B** y **THD es P** entonces **Saída es HT.**
Regla 3 → Si **Vf es M** y **THD es P** entonces **Saída es ON.**
Regla 4 → Si **Vf es A** y **THD es P** entonces **Saída es PT.**
Regla 5 → Si **Vf es MB** y **THD es G** entonces **Salida es I.**
Regla 6 → Si **Vf es B** y **THD es G** entonces **Saída es PA.**
Regla 7 → Si **Vf es M** y **THD es G** entonces **Saída es PA.**
Regla 8 → Si **Vf es AI** y **THD es G** entonces **Saída es PA.**

Para definir las clases use los siguientes rangos:



Temino Linguistico	Salida (y)
Clase 1 – I	$0.00 < y \leq 0.25$
Clase 2 – HT	$0.25 < y \leq 0.42$
Clase 3 – ON	$0.42 < y \leq 0.58$
Clase 4 – PT	$0.58 < y \leq 0.75$
Clase 5 – PA	$0.75 < y \leq 1.00$

TAREA 5

Despues de implementar todo el sistema fuzzy, clasifique las siguientes situaciones:

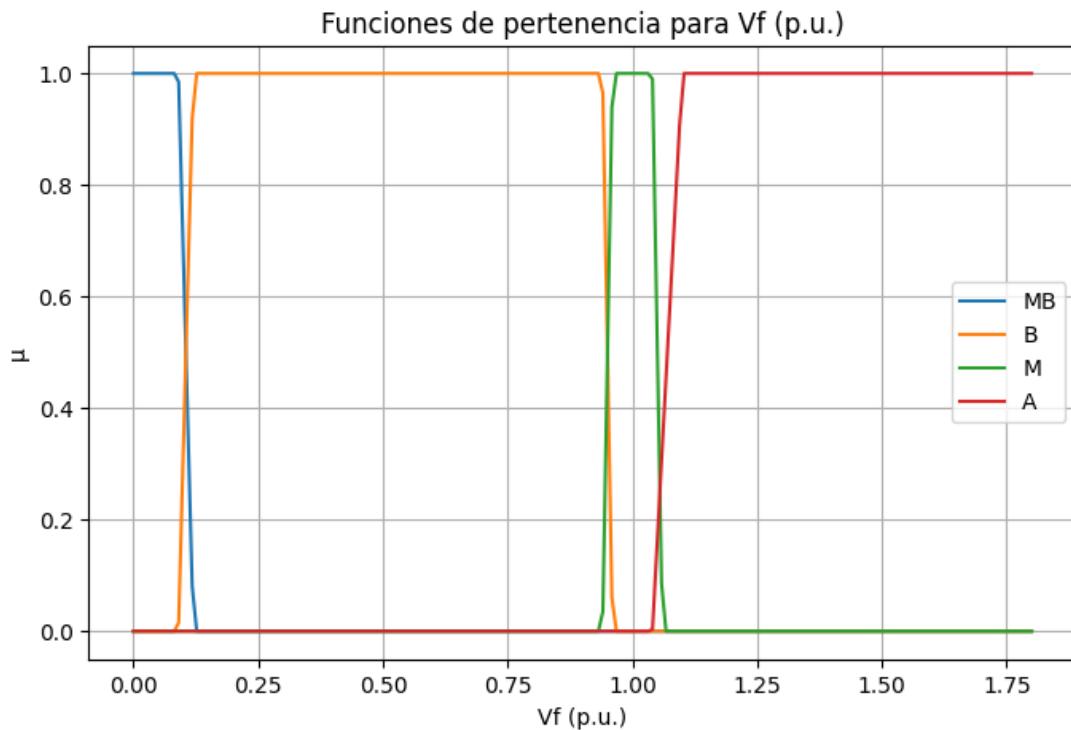
Situación	V _f (pu)	THD (%)	Fenomeno
1	0.01	0.34	
2	0.05	16.26	
3	0.50	4.84	
4	0.85	1.79	
5	1.02	0.47	
6	0.97	1.21	
7	1.57	4.76	
8	1.26	1.21	
9	0.99	16.32	
10	1.20	18.96	

TAREA 5

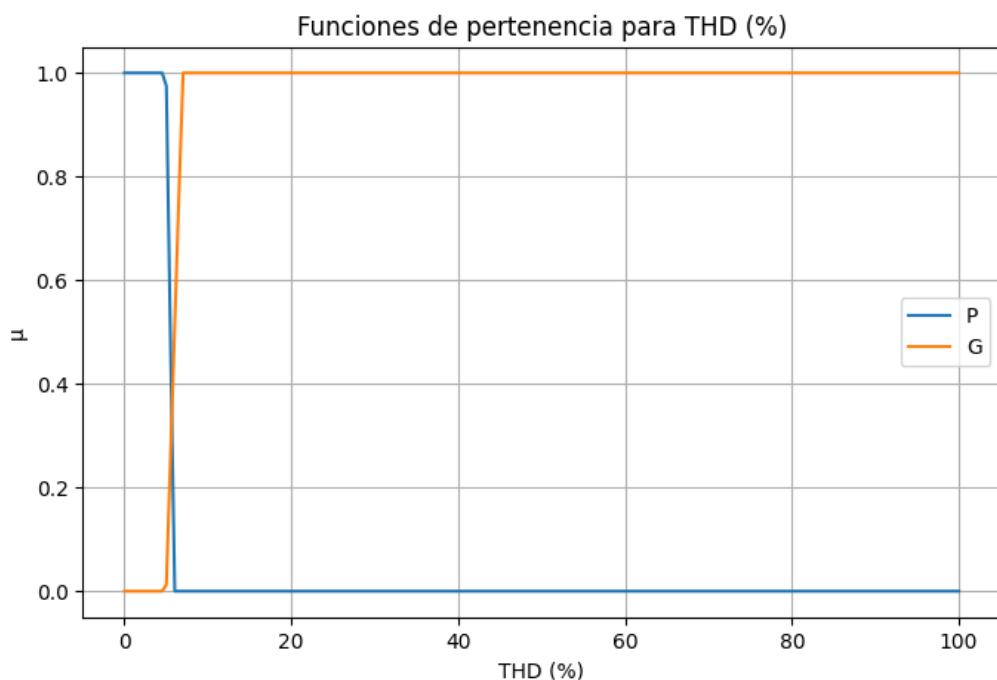
Solución

Variables de entrada:

- Tensión fundamental (V_f) en por unidad (p.u.)
 - Universo de discurso: $[0, 1.8]$ p.u.
 - Funciones de pertenencia: trapezoidales
 - Términos lingüísticos: Muy Baja (MB), Baja (B), Media (M), Alta (A)



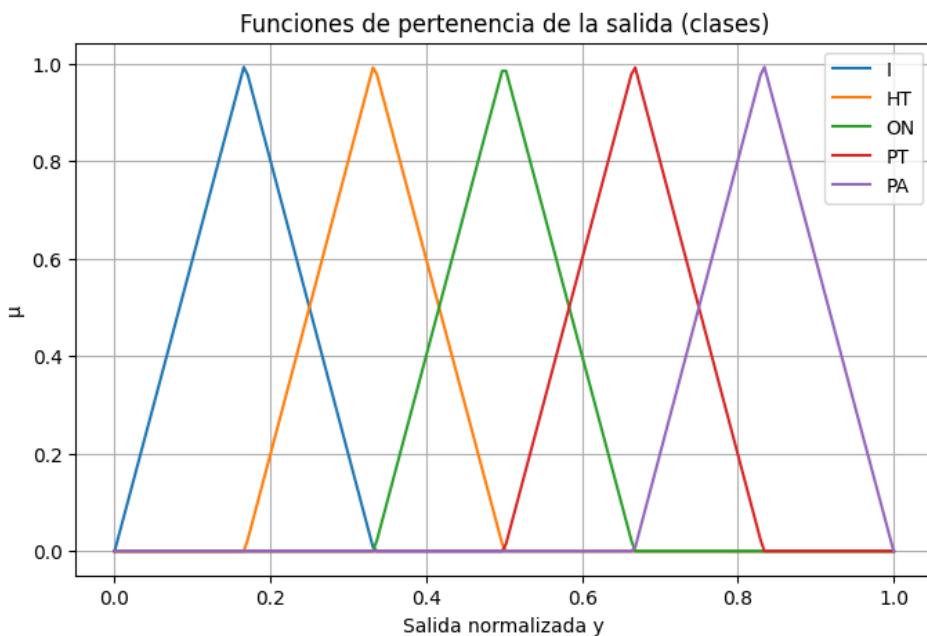
- Distorsión armónica total (THD) en porcentaje.
 - Universo de discurso: $[0, 100]$ %
 - Funciones de pertenencia trapezoidales.
 - Términos lingüísticos: Pequeña (P) y grande (G)



TAREA 5

Variables de salida

- Clase del fenómeno eléctrico presente en la señal
 - Universo de discurso: [0, 1] (normalizado)
 - Funciones de pertenencia triangulares
 - Términos lingüísticos:
 - Interrupción (I)
 - Hundimiento de tensión (HT)
 - Operación normal (ON)
 - Pico de tensión (PT)
 - Presencia de armónicos (PA)



Base de reglas

La inferencia difusa se realiza mediante ocho reglas definidas en el enunciado, cada una basada en combinaciones de los términos lingüísticos de Vf y THD. Las reglas emplean el conectivo “Y” implementado mediante el operador mínimo y la implicación Mamdani (mínimo entre el grado de disparo y la función de pertenencia de salida correspondiente). La agregación de reglas se realiza mediante el operador máximo:

Reglas:

1. Si Vf es MB y THD es P entonces la salida es I.
2. Si Vf es B y THD es P entonces la salida es HT.
3. Si Vf es M y THD es P entonces la salida es ON.
4. Si Vf es A y THD es P entonces la salida es PT.
5. Si Vf es MB y THD es G entonces la salida es I.
6. Si Vf es B y THD es G entonces la salida es PA.
7. Si Vf es M y THD es G entonces la salida es PA.
8. Si Vf es A y THD es G entonces la salida es PA.

TAREA 5

Método de inferencia difusa

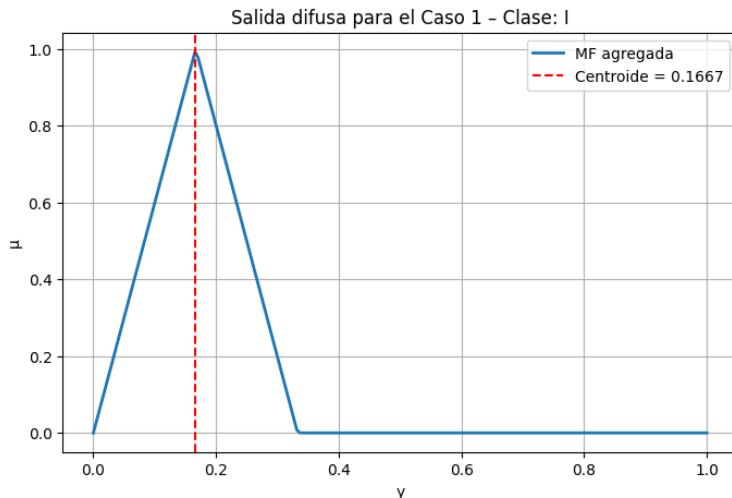
El proceso es el siguiente:

1. **Fuzzificación:** cálculo del grado de pertenencia de Vf y THD a cada uno de sus términos lingüísticos.
2. **Evaluación** de reglas: cada regla se activa con un grado de disparo dado por el mínimo entre los valores de las entradas.
3. **Implicación:** se aplica el operador Mamdani para recortar la función de salida según el grado de disparo.
4. **Agregación:** se combinan todas las salidas recortadas mediante el operador máximo.
5. **Defuzzificación:** se emplea el método del centroide para obtener un valor numérico final en el rango $[0,1]$.
6. **Clasificación:** el valor defuzzificado se asigna a una clase según los intervalos especificados en el enunciado.

Resultado para los casos evaluados

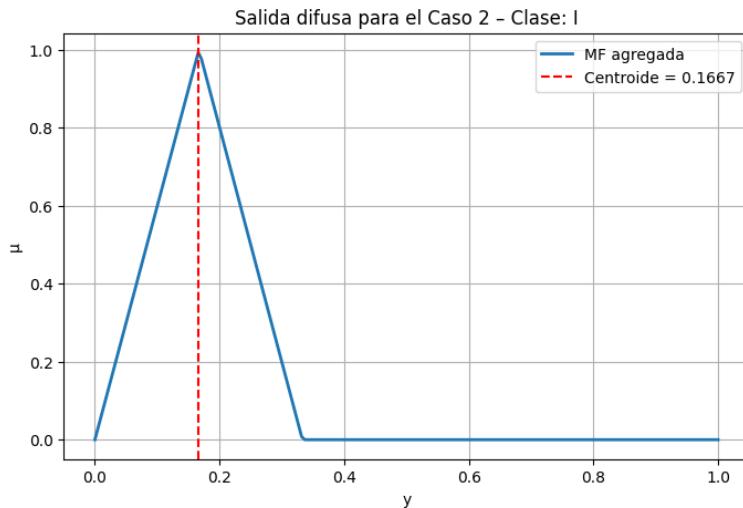
Se evaluaron diez situaciones distintas de operación, cada una con valores específicos de Vf y THD. Para cada caso se generó la función de pertenencia agregada y se obtuvo el valor defuzzificado y la clase asignada.

Caso 1

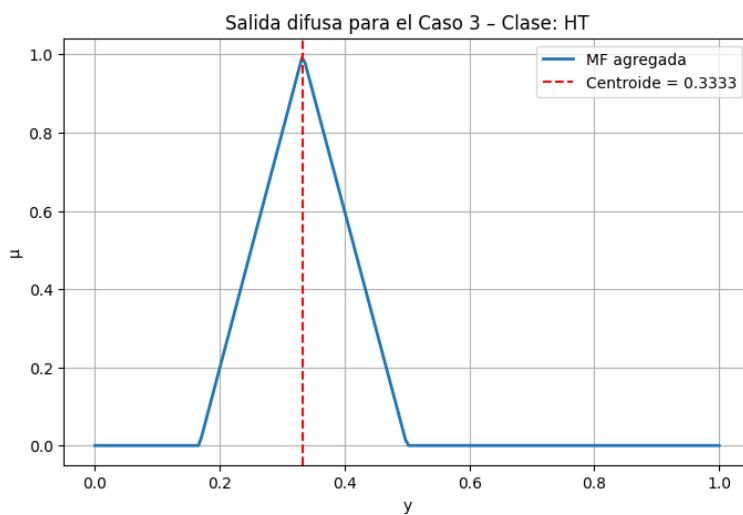


Caso 2

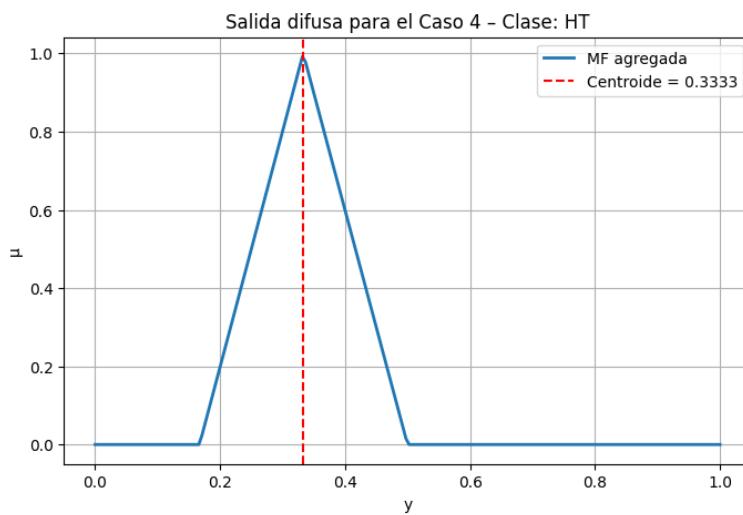
TAREA 5



Caso 3

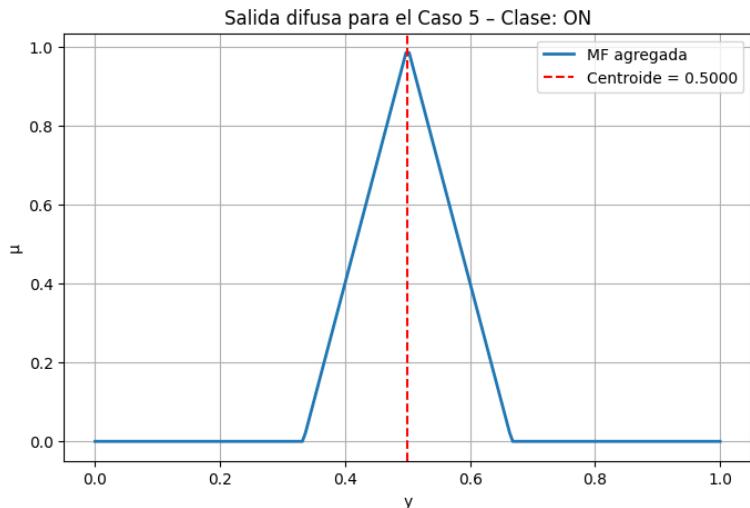


Caso 4



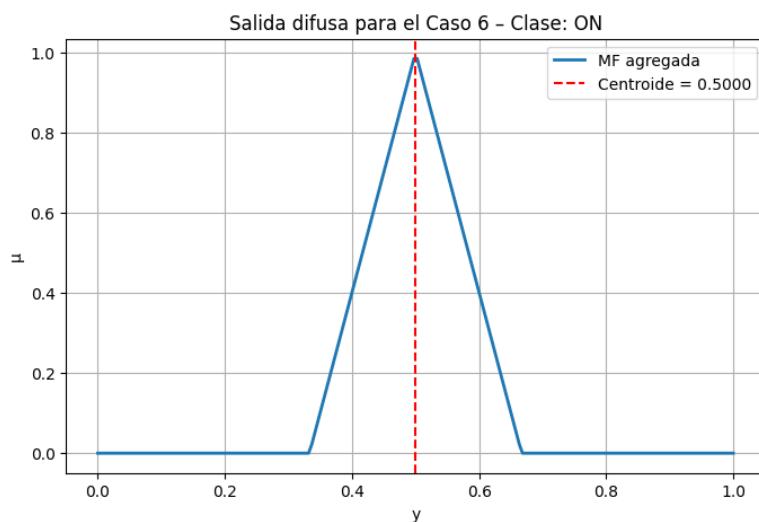
Caso 5

TAREA 5

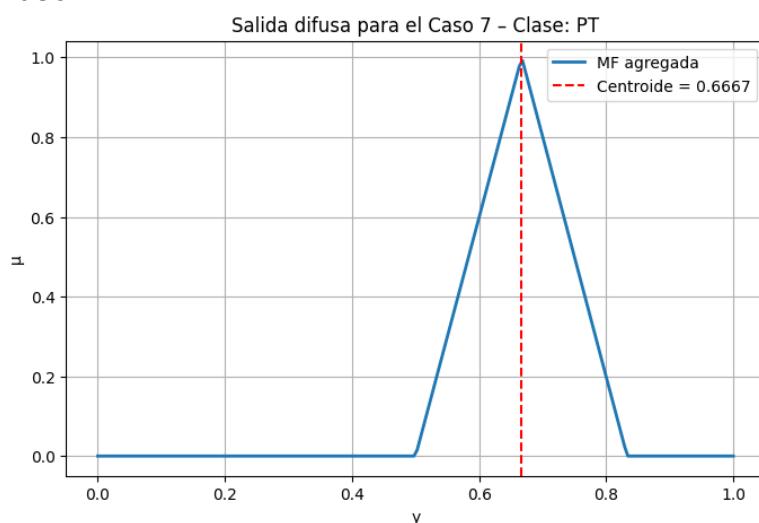


TAREA 5

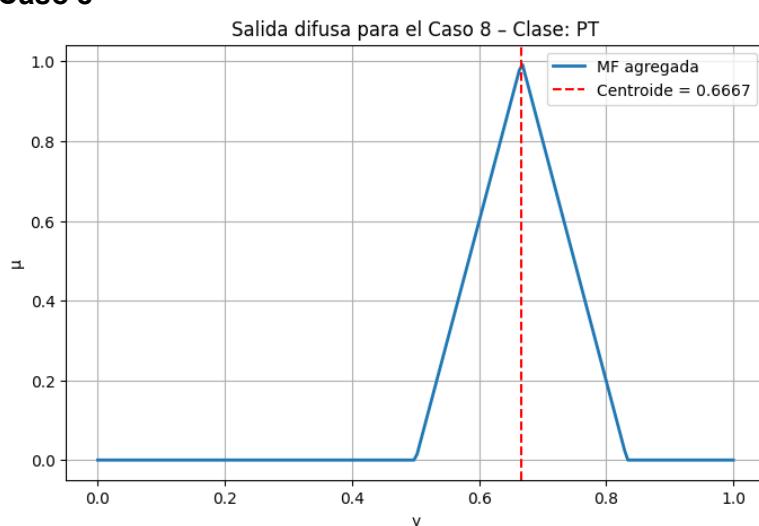
Caso 6



Caso 7



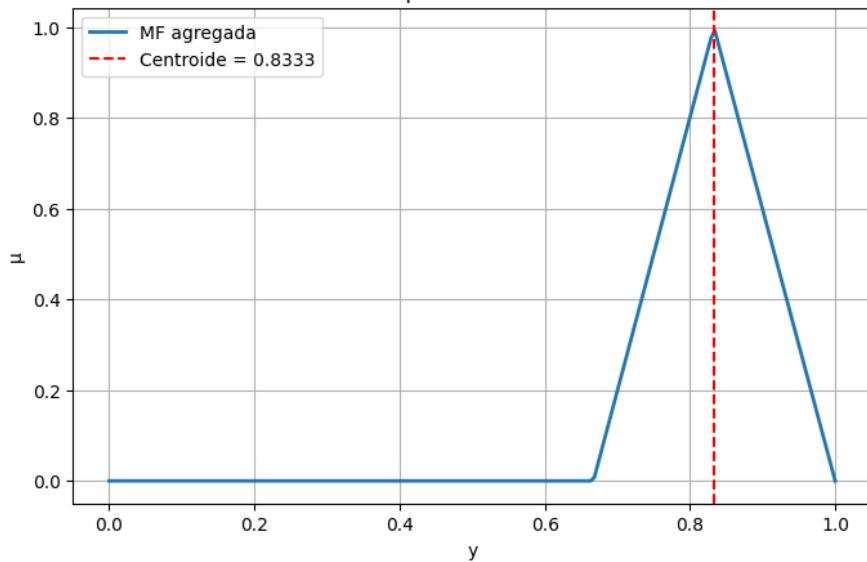
Caso 8



TAREA 5

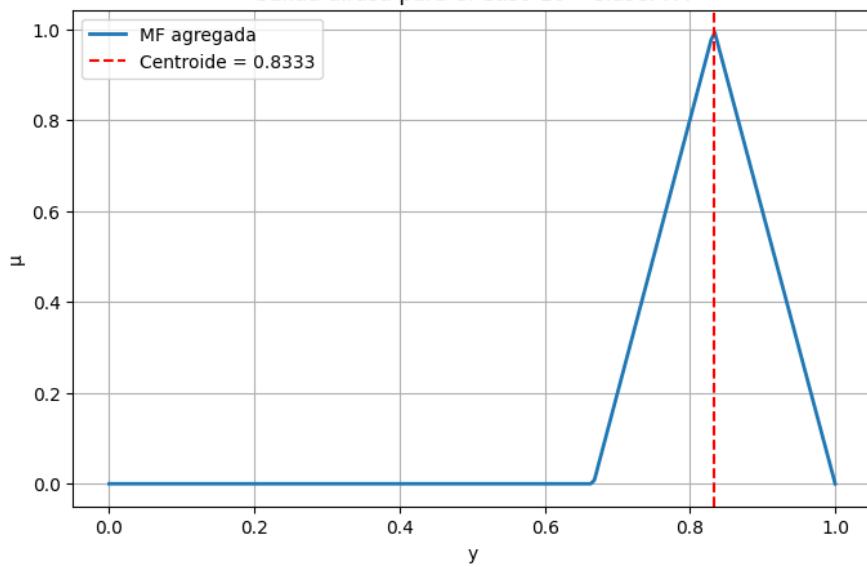
Caso 9

Salida difusa para el Caso 9 – Clase: PA



Caso 10

Salida difusa para el Caso 10 – Clase: PA



TAREA 5

Resumen de resultados

La siguiente tabla muestra los valores de entrada para cada caso, el valor defuzzificado obtenido y la clase finalmente asignada por el sistema difuso:

	Caso	Vf (p.u.)	THD (%)	Salida y	Clase asignada
0	1	0.01	0.34	0.166681	I
1	2	0.05	16.26	0.166681	I
2	3	0.50	4.84	0.333339	HT
3	4	0.85	1.79	0.333339	HT
4	5	1.02	0.47	0.500000	ON
5	6	0.97	1.21	0.500000	ON
6	7	1.57	4.76	0.666661	PT
7	8	1.26	1.21	0.666661	PT
8	9	0.99	16.32	0.833319	PA
9	10	1.20	18.96	0.833319	PA

Conclusiones

El sistema difuso permite clasificar adecuadamente los disturbios electricos. La estructura Mamdani reproduce razonablemente el comportamiento esperado en cada situación. Los resultados obtenidos muestran coherencia con respecto a las reglas lingüísticas.

Valores muy bajos de tensión tienden a clasificarse como interrupciones, valores medios como hundimientos u operación normal, valores altos como picos de tensión y casos con elevada distorsión armónica como presencia de armónicos. El sistema se comporta de manera consistente para todos los casos.

TAREA 5

Anexos

Código (Python)

```
# =====
# SISTEMA DIFUSO TIPO MAMDANI PARA CLASIFICAR
# DISTURBIOS EN CALIDAD DE ENERGÍA
# =====

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import os

# 1. Definición de los universos de discurso -----

n_puntos = 200

x_vf = np.linspace(0, 1.8, n_puntos)      # tensión fundamental
x_thd = np.linspace(0, 100, n_puntos)     # THD
x_salida = np.linspace(0, 1, n_puntos)    # salida normalizada

# 2. Funciones de pertenencia trapezoidal y triangular -----

def mf_trap(x, a, m, n, b):
    """
    Función de pertenencia trapezoidal.
    Parámetros: a, m, n, b
    """
    y = np.zeros_like(x, dtype=float)

    # Lado izquierdo
    if m != a:
        idx = (x >= a) & (x <= m)
        y[idx] = (x[idx] - a) / (m - a)
    else:
        idx = (x >= a) & (x <= m)
        y[idx] = 1.0

    # Parte plana
    idx = (x >= m) & (x <= n)
    y[idx] = 1.0

    # Lado derecho
    if b != n:
        idx = (x >= n) & (x <= b)
        y[idx] = (b - x[idx]) / (b - n)
    else:
        idx = (x >= n) & (x <= b)
```

TAREA 5

```
y[idx] = 1.0

return np.clip(y, 0, 1)

def mf_tri(x, a, m, b):
    """
    Función de pertenencia triangular.
    Parámetros: a, m, b
    """
    y = np.zeros_like(x, dtype=float)

    # Lado izquierdo
    if m != a:
        idx = (x >= a) & (x <= m)
        y[idx] = (x[idx] - a) / (m - a)
    else:
        idx = (x >= a) & (x <= m)
        y[idx] = 1.0

    # Lado derecho
    if b != m:
        idx = (x >= m) & (x <= b)
        y[idx] = (b - x[idx]) / (b - m)
    else:
        idx = (x >= m) & (x <= b)
        y[idx] = 1.0

    return np.clip(y, 0, 1)

# 3. Parámetros de las funciones de pertenencia -----
# Entrada 1: Vf
vf_param = {
    "MB": (0.00, 0.00, 0.09, 0.12),
    "B": (0.09, 0.12, 0.94, 0.96),
    "M": (0.94, 0.96, 1.04, 1.06),
    "A": (1.04, 1.10, 1.80, 1.80)
}

# Entrada 2: THD
thd_param = {
    "P": (0, 0, 5, 6),
    "G": (5, 7, 100, 100)
}

# Salida
```

TAREA 5

```
salida_param = {
    "I": (0.000, 0.167, 0.333),
    "HT": (0.167, 0.333, 0.500),
    "ON": (0.333, 0.500, 0.667),
    "PT": (0.500, 0.667, 0.833),
    "PA": (0.667, 0.833, 1.000)
}

# 4. Precalcular MF para rapidez -----
mf_vf = {k: mf_trap(x_vf, *p) for k, p in vf_param.items()}
mf_thd = {k: mf_trap(x_thd, *p) for k, p in thd_param.items()}
mf_out = {k: mf_tri(x_salida, *p) for k, p in salida_param.items()}

# 5. Reglas difusas (Mamdani) -----
reglas = [
    ("MB", "P", "I"),
    ("B", "P", "HT"),
    ("M", "P", "ON"),
    ("A", "P", "PT"),
    ("MB", "G", "I"),
    ("B", "G", "PA"),
    ("M", "G", "PA"),
    ("A", "G", "PA")
]

# Rango final para clasificar
rangos_clase = [
    ("I", (0.0, 0.25)),
    ("HT", (0.25, 0.42)),
    ("ON", (0.42, 0.58)),
    ("PT", (0.58, 0.75)),
    ("PA", (0.75, 1.00))
]

def obtener_clase(y):
    for nombre, (a, b) in rangos_clase:
        if (y > a) and (y <= b):
            return nombre
    return "Desconocido"

# 6. Evaluación de un caso -----
def evaluar_caso(vf_val, thd_val):
    # Pertenencia a cada término lingüístico
    mu_vf = {k: mf_trap(np.array([vf_val]), *p)[0] for k, p in vf_param.items()}
    mu_thd = {k: mf_trap(np.array([thd_val]), *p)[0] for k, p in thd_param.items()}

# 7. Clasificación -----
def clasificar(vf_val, thd_val):
    # Calcular pertenencias
    mu_vf = {k: mf_trap(np.array([vf_val]), *p)[0] for k, p in vf_param.items()}
    mu_thd = {k: mf_trap(np.array([thd_val]), *p)[0] for k, p in thd_param.items()}

    # Calcular resultados de reglas
    resultados = []
    for regla in reglas:
        resultado = min(mu_vf[regla[0]], mu_thd[regla[1]])
        if resultado > 0:
            resultados.append((regla[2], resultado))

    # Encuentra la clase con el mayor resultado
    if len(resultados) == 0:
        return "Desconocido"
    else:
        resultados.sort(key=lambda x: x[1], reverse=True)
        return resultados[0][0]
```

TAREA 5

```
# Agregación de reglas
agregado = np.zeros_like(x_salida)

for (t_vf, t_thd, t_sal) in reglas:
    alpha = min(mu_vf[t_vf], mu_thd[t_thd]) # AND = mínimo
    implicada = np.minimum(alpha, mf_out[t_sal]) # Implicación Mamdani (min)
    agregado = np.maximum(agregado, implicada) # Agregación (máximo)

# Defuzzificación por centroide
if agregado.sum() == 0:
    y = 0
else:
    y = np.sum(x_salida * agregado) / np.sum(agregado)

return y, obtener_clase(y)

# 7. Evaluar los 10 casos -----
casos = [
    (0.01, 0.34),
    (0.05, 16.26),
    (0.50, 4.84),
    (0.85, 1.79),
    (1.02, 0.47),
    (0.97, 1.21),
    (1.57, 4.76),
    (1.26, 1.21),
    (0.99, 16.32),
    (1.20, 18.96)
]
os.makedirs("resultados_fuzzy", exist_ok=True)

resultados = []
for i, (vf, thd) in enumerate(casos, start=1):
    y, clase = evaluar_caso(vf, thd)
    resultados.append([i, vf, thd, y, clase])

df_res = pd.DataFrame(resultados, columns=[
    "Caso", "Vf (p.u.)", "THD (%)", "Salida y", "Clase asignada"
])
df_res.to_csv("resultados_fuzzy/resultados.csv", index=False)
df_res
```

TAREA 5

Gráficas:

```
# GENERACIÓN DE GRÁFICAS DEL SISTEMA DIFUSO

import os
os.makedirs("resultados_fuzzy/figuras", exist_ok=True)

# 1. Gráficas de las funciones de pertenencia de Vf

plt.figure(figsize=(8,5))
for nombre, mf in mf_vf.items():
    plt.plot(x_vf, mf, label=nombre)

plt.title("Funciones de pertenencia para Vf (p.u.)")
plt.xlabel("Vf (p.u.)")
plt.ylabel("μ")
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.savefig("resultados_fuzzy/figuras/mf_vf.png", dpi=300)
plt.show()

# 2. Gráficas de las funciones de pertenencia de THD

plt.figure(figsize=(8,5))
for nombre, mf in mf_thd.items():
    plt.plot(x_thd, mf, label=nombre)

plt.title("Funciones de pertenencia para THD (%)")
plt.xlabel("THD (%)")
plt.ylabel("μ")
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.savefig("resultados_fuzzy/figuras/mf_thd.png", dpi=300)
plt.show()

# 3. Gráficas de las funciones de pertenencia de la salida

plt.figure(figsize=(8,5))
for nombre, mf in mf_out.items():
    plt.plot(x_salida, mf, label=nombre)

plt.title("Funciones de pertenencia de la salida (clases)")
plt.xlabel("Salida normalizada y")
plt.ylabel("μ")
plt.grid(True)
```

TAREA 5

```
plt.legend()
plt.savefig("resultados_fuzzy/figuras/mf_salida.png", dpi=300)
plt.show()

# 4. Gráficas del resultado difuso (agregado) por cada caso

def graficar_agregado(vf_val, thd_val, num_caso):
    y, clase = evaluar_caso(vf_val, thd_val)

    # Re-evaluación para obtener MF agregada
    mu_vf = {k: mf_trap(np.array([vf_val]), *p)[0] for k, p in vf_param.items()}
    mu_thd = {k: mf_trap(np.array([thd_val]), *p)[0] for k, p in thd_param.items()}

    agregado = np.zeros_like(x_salida)
    for t_vf, t_thd, t_sal in reglas:
        alpha = min(mu_vf[t_vf], mu_thd[t_thd])
        implicada = np.minimum(alpha, mf_out[t_sal])
        agregado = np.maximum(agregado, implicada)

    # Gráfica
    plt.figure(figsize=(8,5))
    plt.plot(x_salida, agregado, label="MF agregada", linewidth=2)
    plt.axvline(y, color="red", linestyle="--", label=f"Centroide = {y:.4f}")
    plt.title(f"Salida difusa para el Caso {num_caso} - Clase: {clase}")
    plt.xlabel("y")
    plt.ylabel("μ")
    plt.grid(True)
    plt.legend()
    plt.savefig(f"resultados_fuzzy/figuras/caso_{num_caso}_agregado.png", dpi=300)
    plt.show()

# Ejecutar para los 10 casos
for i, (vf_val, thd_val) in enumerate(casos, start=1):
    graficar_agregado(vf_val, thd_val, i)

print("¡Gráficas generadas! Revisa la carpeta resultados_fuzzy/figuras/")
```