

Unidad 2 Modelos Matemáticos Básicos

Tabla de contenido

- Ecuaciones algebraicas y diferenciales simples
 - Ecuaciones Algebraicas en Modelado
 - Pasos para construir un modelo algebraico
 - Ejercicio práctico: Modelo de ganancias
 - Importancia en ciencias e ingeniería
 - Código
 - Ecuaciones Diferenciales en Modelado
 - ¿Qué es una ecuación diferencial?
 - Clasificación de Ecuaciones diferenciales
 - Por tipo
 - Por orden
 - Por linealidad
 - Aplicaciones en el modelado de sistemas
 - Ingenieria:
 - Biología:
 - Economía:
 - Física:
 - Métodos de Solución (EDOs)
- Comparación entre Modelos Algebraicos y Diferenciales
- Modelos lineales y no lineales
 - Modelos Lineales

- Modelos No Lineales
- Comparación entre Modelos Lineales y No Lineales
- ¿Cuándo Usar Cada Uno?

Ecuaciones algebraicas y diferenciales simples

Ecuaciones Algebraicas en Modelado

Los modelos matemáticos algebraicos son representaciones abstractas que utilizan ecuaciones, inecuaciones, polinomios, funciones y estructuras algebraicas para describir relaciones cuantitativas en sistemas reales o teóricos. Estos modelos se emplean en diversas áreas como la física, economía, ingeniería, biología y ciencias sociales.

1. Ecuaciones Lineales

Forma: $ax + b = 0$ (Una variable) o $ax + by = c$ (Dos variables)

Usos: Modelos de costos, modelo de regresión lineal, movimiento rectilíneo uniforme, circuitos resistivos, equilibrio de fuerzas

- Representan relaciones proporcionales.
- Ejemplo:

$$y = mx + b$$

(modelo de regresión lineal).

Ejemplo: Si un producto cuesta \$20 más \$5 por unidad, el costo total es $C = 5x + 20$

2. Ecuaciones Cuadráticas

Forma: $ax^2 + bx + c = 0$

Usos: Trayectorias parabólicas (lanzamiento de proyectiles)

Ejemplo:

La altura $h(t)$ de un objeto lanzado es $h(t) = -4.9t^2 + v_0t + h_0$

3. Sistemas de Ecuaciones

Forma: Múltiples ecuaciones con varias incógnitas. $\begin{cases} AxBy = C \\ DxEy = F \end{cases}$

Usos: Equilibrio de mercados (oferta y demanda), redes eléctricas. Balance de masas en ingeniería química.

Ejemplo:

$$\begin{cases} 2x + 3y = 10 \\ 4x - y = 5 \end{cases}$$

4. Ecuaciones polinómicas

Forma: Grado superior (x^3, x^4x^3, x^4 , etc.).

Aplicación: Modelos de crecimiento poblacional, química.

Pasos para construir un modelo algebraico

1. **Identificar las variables** (ej.: tiempo, distancia, precio).
2. **Establecer relaciones** entre variables (ej.: proporcionalidad, sumas).
3. **Plantear la ecuación** que represente dicha relación.
4. **Resolver** (despejar variables) o **simular** el modelo.

Ejercicio práctico: Modelo de ganancias

Importancia en ciencias e ingeniería

- **Física:** Leyes de Newton, cinemática.
- **Economía:** Oferta-demanda, maximización de utilidades.
- **Biología:** Crecimiento de poblaciones (modelos logísticos).

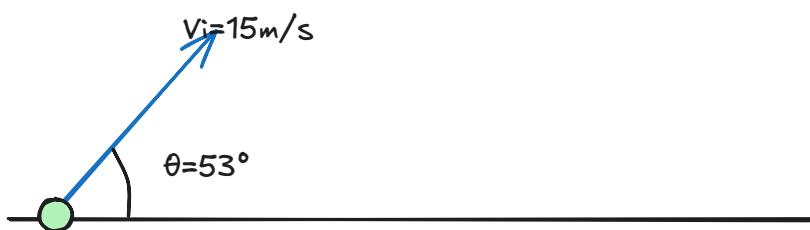
Ejemplo práctico 2 de ecuaciones algebraicas

Trayectorias parabólicas

Movimiento Rectilíneo Uniforme (MRU)

Movimiento parabólico

Se lanza una pelota a cierta distancia.
Calcular el pico máximo

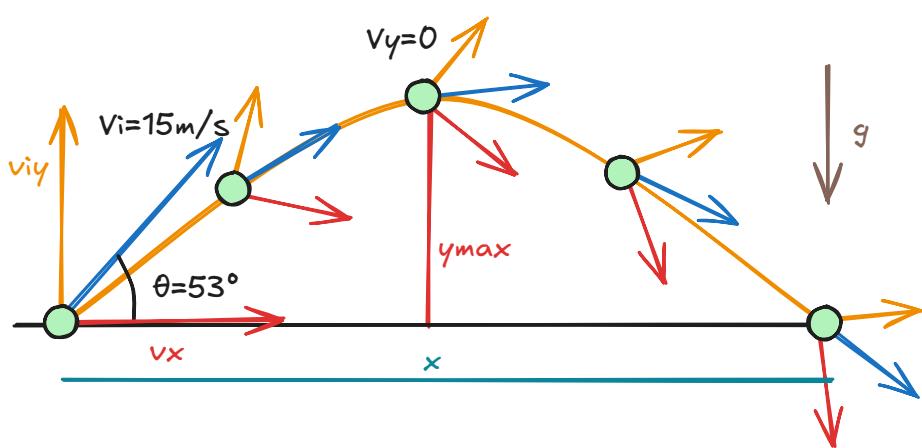


Tiempo máximo

Tiempo total de vuelo

altura máxima vertical

altura máxima horizontal



obteniendo v_{iy}

$$V_{iy} = V_i \sin 53^\circ$$

$$V_{iy} = 15 \text{ m/s} \cdot \sin 53^\circ$$

$$V_{iy} = V_i \sin \theta$$

$$V_{iy} = 11.98 \text{ m/s}$$

obteniendo V_x

$$V_x = V_i \cos 53^\circ$$

$$V_x = 15 \text{ m/s} \cdot \cos 53^\circ$$

$$V_x = 9.03 \text{ m/s}$$

$$V_x = V_i \cos \theta$$

Obtenemos tiempo respecto a Velocidad en $V_y=0$
tomamos en cuenta la gravedad

$$V_y = V_{iy} + at$$

$$0 = 11.98 - 9.81 t_s$$

$$9.81 = 11.98$$

$$t_s = \frac{11.98}{9.81}$$

$$t_s = 1.22 \text{ seg} \rightarrow \text{tiempo de inicio al punto más alto}$$

$$V_y = V_{iy} + at$$

$t_s \rightarrow$ tiempo de
subida

Obtenemos la altura máxima

$$V_y^2 = V_{iy}^2 + 2gy_{max}$$

$$V_y^2 = V_{iy}^2 + 2gy_{max}$$

$$0 = (11.98)^2 + 2(-9.81) y_{max}$$

$$0 = 143.52 - 19.6 y_{max}$$

$$19.6 y_{max} = 143.52$$

$$y_{\max} = \frac{143.52}{19.6}$$

$$y_{\max} = 7.32 \text{ m} \rightarrow \text{Altura máxima}$$

Obtenemos el tiempo total de subida y bajada

$$t_T = 2t_s$$

$$t_T = 2(1.22 \text{ seg})$$

$$t_T = 2.44 \text{ seg}$$

$$t_T = 2t_s$$

obtener desplazamiento en horizontal

$$x = V_x \cdot t_T$$

$$x = (9.03) \cdot (2.44)$$

$$x = 22.03 \text{ m}$$

$$x = V_x \cdot t_T$$

Código

```
import math
import matplotlib.pyplot as plt

def tiro_parabolico():
    # Datos de entrada
    print("Simulación de Tiro Parabólico")
    try:
        v0 = float(input("Ingrese la velocidad inicial (m/s): "))
        angulo = float(input("Ingrese el ángulo de lanzamiento (grados): "))
        h0 = float(input("Ingrese la altura inicial (m): "))
    except ValueError:
        print("Error: Por favor ingrese valores numéricos válidos.")
    return
```

PYTHON

```

# Convertir ángulo a radianes
theta = math.radians(angulo)

# Constantes
g = 9.81 # aceleración debido a la gravedad (m/s^2)

# Componentes de la velocidad inicial
v0x = v0 * math.cos(theta)
v0y = v0 * math.sin(theta)

# Tiempo de vuelo (considerando altura inicial)
t_vuelo = (v0y + math.sqrt(v0y**2 + 2 * g * h0)) / g

# Alcance máximo
alcance = v0x * t_vuelo

# Altura máxima
t_altura_max = v0y / g
altura_max = h0 + v0y * t_altura_max - 0.5 * g * t_altura_max**2

# Generar datos para la gráfica
tiempo = []
x_pos = []
y_pos = []

dt = 0.01 # paso de tiempo
t = 0
while t <= t_vuelo:
    tiempo.append(t)
    x = v0x * t
    y = h0 + v0y * t - 0.5 * g * t**2
    x_pos.append(x)
    y_pos.append(y)
    t += dt

# Resultados
print("\nResultados:")
print(f"Tiempo de vuelo: {t_vuelo:.2f} s")
print(f"Alcance máximo: {alcance:.2f} m")
print(f"Altura máxima: {altura_max:.2f} m")

# Gráfica
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(x_pos, y_pos, label='Trayectoria')
plt.scatter([0, alcance], [h0, 0], color='red') # Puntos inicial y final
plt.title("Tiro Parabólico")

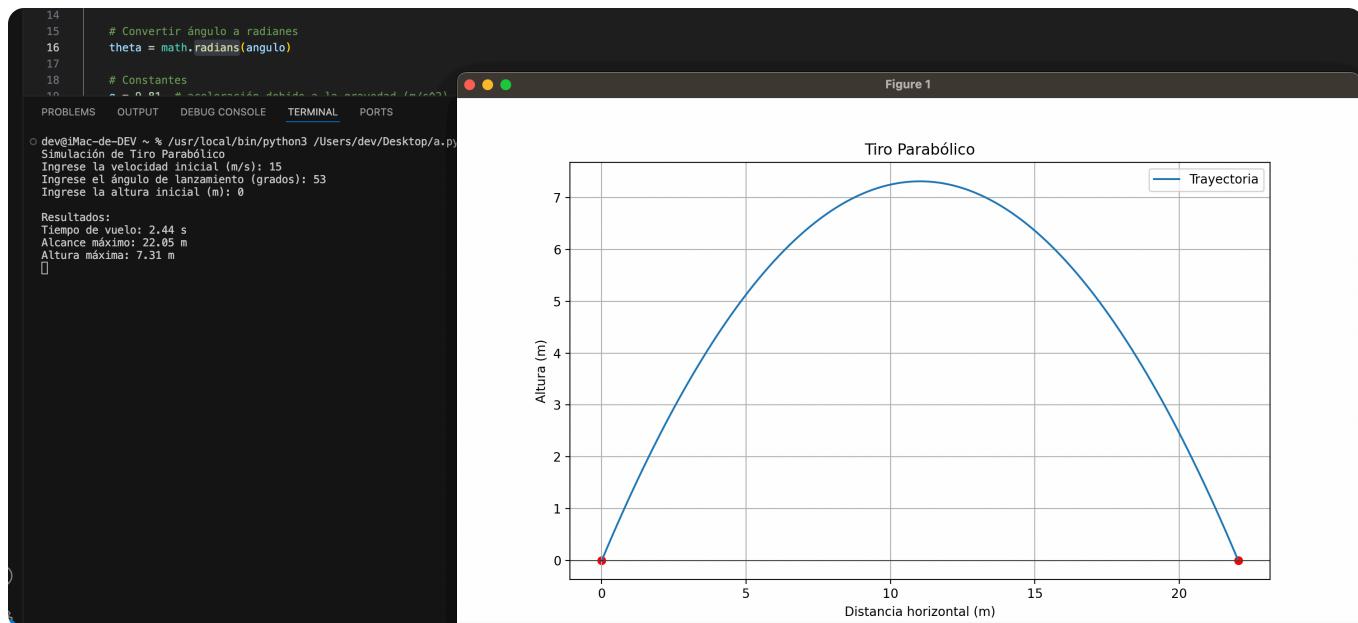
```

```

14 plt.xlabel("Distancia horizontal (m)")
15 plt.ylabel("Altura (m)")
16 plt.grid(True)
17 plt.legend()
18 plt.axhline(0, color='black', linewidth=0.5) # Eje x
19 plt.show()

if __name__ == "__main__":
    tiro_parabolico()

```



Ecuaciones Diferenciales en Modelado

Las ecuaciones diferenciales son una herramienta esencial en el modelado matemático de sistemas dinámicos, donde las variables cambian con respecto a otras (como el tiempo, la posición, etc.). A diferencia de las ecuaciones algebraicas, que describen relaciones estáticas, las ecuaciones diferenciales modelan tasas de cambio y comportamientos en evolución.

Las ecuaciones diferenciales relacionan una función con sus derivadas y se usan en sistemas dinámicos (que evolucionan con el tiempo).

¿Qué es una ecuación diferencial?

Se trata de una fórmula matemática que vincula una función con sus derivadas. En el campo de la matemática aplicada, generalmente las funciones simbolizan cantidades físicas, las derivadas simbolizan sus razones de variación y la ecuación establece la relación entre ambas.
[1]

Una ecuación que relaciona una función con sus derivadas. Puede ser:

- **Ordinaria (EDO)**: Si depende de una sola variable independiente (ej.: tiempo t).
- **Parcial (EDP)**: Si depende de múltiples variables (ej.: espacio x y tiempo t).

Forma general de una EDO:

$$\frac{dy}{dt} = ky$$

Usos: Describe el crecimiento /decaimiento exponencial (Poblaciones, radiactividad)

Clasificación de Ecuaciones diferenciales

- Por tipo
- Por orden
- Por linealidad

Por tipo

Ordinarias (EDO): Una variable independiente (ej: el tiempo t).

$$\frac{dy}{dt} + 3y = 0$$

Parciales (EDP): Múltiples variables independientes (ej: espacio x y tiempo t).

Por orden

Primer orden:

$$\frac{dx}{dy} = f(x, y)$$

Segundo orden:

$$a^2 \frac{d^2y}{dx^2} + b \frac{dy}{dx} + cy = 0$$

Por linealidad

**Lineales

**No lineales

Aplicaciones en el modelado de sistemas

Ingenieria:

Circuitos eléctricos:

$$L \frac{d^2i}{dt^2} + R \frac{di}{dt} + \frac{1}{C} i = V(t)$$

(L: Inductancia, R: resistencia, C:capasitancia)

Mecanica de fluidos

Biología:

Crecimiento de poblaciones:

**Modelo logístico:

$$\frac{dP}{dt} = rP\left(1 - \frac{P}{K}\right)$$

(K: capacidad de carga).

Epidemiología (Modelo SIR):

$$\left\{ \frac{dS}{dt} = -\beta SI, \frac{dI}{dt} = \beta SI - \gamma I, \frac{dR}{dt} = \gamma I \right.$$

(S: susceptibles, I: infectados, R: recuperados).

Economía:

- Crecimiento económico (Modelo de Solow):

$$\frac{dk}{dt} = sf(k) - \delta k$$

(k: capital per cápita, s: tasa de ahorro).

Física:

- Ley de enfriamiento de Newton:

$$\frac{dT}{dt} = -k(T - T_{ambiente})$$

- Movimiento armónico simple:

$$\frac{d^2x}{dt^2} + \omega^2 x = 0$$

(Solución: $x(t) = A\cos(\omega t + \phi)$).

Métodos de Solución (EDOs)

a) Separables:

$$\frac{dy}{dx} = g(x)h(y) \Rightarrow \int \frac{dy}{h(y)} = \int g(x)dx$$

Ejemplo:

$$\frac{dy}{dx} = xy \Rightarrow \ln |y| = \frac{x^2}{2} + C$$

b) Lineales de primer orden:

$$y' + P(x)y = Q(x)$$

Factor integrante: $\mu(x) = e^{\int P(x)dx}$

Ejemplo 1: Crecimiento Poblacional (Modelo Malthusiano)

Ejemplo 2: Ley de Enfriamiento de Newton

Ejemplo 3: Circuito RC (Descarga de un Capacitor)

Ley de enfriamiento de newton

La **Ley de Enfriamiento de Newton** describe cómo la temperatura de un objeto cambia con el tiempo cuando está en contacto con un medio ambiente a una temperatura diferente. La ley establece que:

$$\frac{dT}{dt} = -k(T - T_a)$$

Donde:

- $T(t)$ = Temperatura del objeto en el tiempo t .
- T_a = Temperatura constante del ambiente (temperatura exterior).
- k = Constante de proporcionalidad (depende del material y las condiciones de enfriamiento).
- $\frac{dT}{dt}$ = Tasa de cambio de la temperatura con respecto al tiempo.

Si una taza de café a $75^\circ C$ se coloca en una habitación a $24^\circ C$ y después de 3 minutos está a $61^\circ C$, podemos calcular k :

tiempo(t)	Temperatura(T)
0 min	$75^\circ C$
3 min	$61^\circ C$

formula

$$\frac{dT}{dt} - K(T - T_a) = 0 \rightarrow \frac{dT}{dt} = K(T - T_a)$$

variables separables

$$\frac{dT}{dt} = K(T - T_a) \rightarrow \frac{dT}{dt} \cdot dt = K(T - T_a) dt \rightarrow dT = K(T - T_a) dt$$

$$dT = K(T - T_a) dt \rightarrow \frac{dT}{(T - T_a)} = K dt$$

$$\frac{dT}{T - T_a} = K dt$$

integraremos las variables

$$\int \frac{dT}{T - T_a} = \int K dt \rightarrow \int \frac{dT}{T - T_a} = K \int dt$$

$$\ln|T - T_a| = kt + C \rightarrow e^{\ln|T - T_a|} = e^{kt+C}$$

$$T - T_a = e^{kt} \cdot C$$

$$e^{a+b} = e^a \cdot e^b$$

$$e^{kt+C} = e^{kt} \cdot C$$

$$C = C$$

despejamos a T

$$T - T_a = T_a + C e^{kt} \rightarrow T = T_a + C e^{kt}$$

Calculamos valor de C y k

$$T = 24^\circ + C e^{kt}$$

$$T_a = 24^\circ$$

calculamos el valor de t_0 en la formula

$$75 = 24^\circ + C e^{k(0)}$$

$$75 = 24^\circ + C$$

$$75 - 24^\circ = C$$

$$C = 51$$

$$\begin{aligned}T_0 &= 75^\circ \\T_3 &= 61^\circ\end{aligned}$$

$$61 = 24^\circ + 51 e^{k(3)}$$

$$\frac{61 - 24^\circ}{51} = e^{k(3)}$$

$$\frac{37}{51} = e^{3k}$$

$$\ln\left(\frac{37}{51}\right) = \ln(e^{3k})$$

$$-0.32090 = 3k$$

$$\frac{-0.32090}{3} = k$$

$$-0.106966 = k$$

obtenemos el modelo de nuestro caso

$$T = 24 + 51 e^{-0.106966 t}$$

Calculamos la temperatura al cabo de 18 min

$$T = 24 + 51 e^{-0.106966(18)}$$

$$T = 31.5^{\circ}\text{C}$$

PYTHON

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def ley_enfriamiento_newton(T0, Ta, k, t):
    """
    Calcula la temperatura en función del tiempo según la Ley de Enfriamiento

    Parámetros:
    T0 : float - Temperatura inicial del objeto
    Ta : float - Temperatura ambiente (constante)
    k : float - Constante de enfriamiento (positiva)
    t : float or array - Tiempo(s) para calcular la temperatura

    Retorna:
    Temperatura(s) en el/los tiempo(s) t
    """
    return Ta + (T0 - Ta) * np.exp(-k * t)

# Parámetros de ejemplo
T0 = 75.0    # Temperatura inicial del objeto (°C)
Ta = 24.0    # Temperatura ambiente (°C)
k = 0.106      # Constante de enfriamiento
tiempo_especifico = 18 #Tiempo a acalcular

# Crear array de tiempos
tiempos = np.linspace(0, 50, 100)

# Calcular temperaturas
temperaturas = ley_enfriamiento_newton(T0, Ta, k, tiempos)

# Graficar
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(tiempos, temperaturas, 'b-', label=f'T(t) = {Ta} + ({T0}-{Ta})e^{(-{k}t)}')
plt.axhline(y=Ta, color='r', linestyle='--', label=f'Temperatura ambiente ({Ta} °C)')
plt.title('Ley de Enfriamiento de Newton')
plt.xlabel('Tiempo (min)')
plt.ylabel('Temperatura (°C)')
```

```
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()

# Ejemplo de cálculo para un tiempo específico
temp_especifica = ley_enfriamiento_newton(T0, Ta, k, tiempo_especifico)
print(f"\nDespués de {tiempo_especifico} minutos, la temperatura es: {temp_es"}
```

Comparación entre Modelos Algebraicos y Diferenciales

Característica	Ecuaciones Algebraicas	Ecuaciones Diferenciales
Variables	Relaciones estáticas	Relaciones dinámicas (tiempo)
Solución	Valores fijos	Funciones dependientes del tiempo
Aplicación típica	Equilibrio, leyes instantáneas	Evolución de sistemas (física, biología)

**Modelos lineales y no lineales

Modelos Lineales

Estos modelos asumen que la relación entre las variables independientes (predictores) y la variable dependiente (respuesta) es lineal.

Ecuación general:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_n x_n + C$$

Donde:

- y : Variable dependiente.
- x_i : Variables independientes.
- β_i : Coeficientes (parámetros del modelo).
- ϵ : Error aleatorio.

Ejemplos:

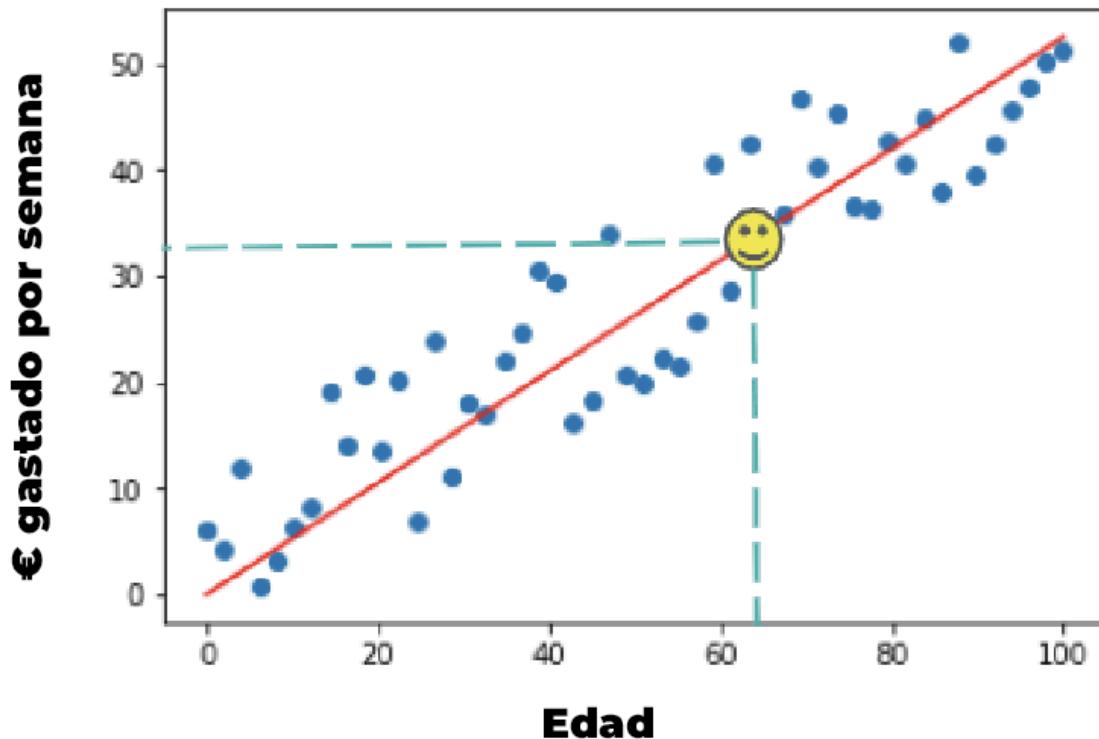
- Regresión lineal simple/múltiple.
- ANOVA.
- Modelos de vectores de soporte (SVM lineal).

Ventajas:

- Fáciles de interpretar (los coeficientes β_i indican el impacto de cada predictor).
- Rápidos de entrenar y computacionalmente eficientes.
- Funcionan bien con datos de baja dimensionalidad.

Limitaciones:

- ✗ No capturan relaciones complejas (ej: interacciones no lineales).
- ✗ Sensibles a outliers y multicolinealidad.



[1-1]

Modelos No Lineales

Estos modelos permiten relaciones más complejas entre variables, como polinomios, exponenciales o interacciones no aditivas.

Ecuación general (ejemplo polinómico):

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x_2 + \cdots + \beta_n x_n + \epsilon$$

Ejemplos:

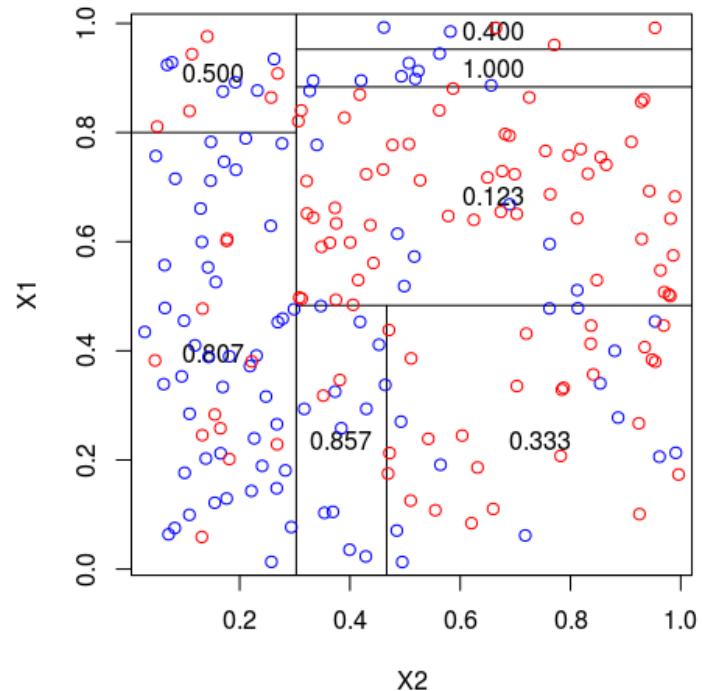
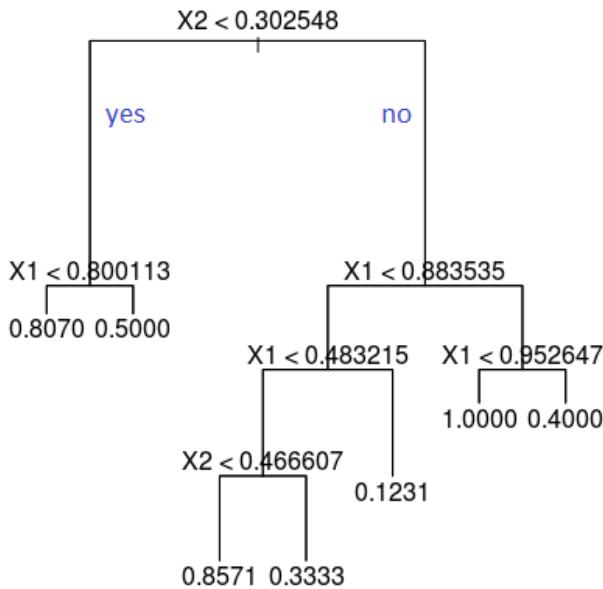
- Regresión polinomial.
- Árboles de decisión, Random Forest.
- Redes neuronales.
- SVM con kernels no lineales (ej: RBF).
- Modelos de series de tiempo no lineales (ej: ARIMA con componentes no lineales).

Ventajas:

- Capturan patrones complejos en los datos.
- Mayor flexibilidad para ajustarse a relaciones reales.
- Útiles en problemas de alta dimensionalidad (ej: imágenes, texto).

Limitaciones:

- Difíciles de interpretar ("caja negra").
- Riesgo de sobreajuste (*overfitting*) si no se regulan.
- Requieren más datos y potencia computacional.



[1-2]

Comparación entre Modelos Lineales y No Lineales

Propiedad	Modelos Lineales	Modelos No Lineales
Principio de superposición	<input checked="" type="checkbox"/> Cumple $f(x + y) = f(x) + f(y)$	<input checked="" type="checkbox"/> No cumple (interacciones complejas)
Soluciones analíticas	<input checked="" type="checkbox"/> Fáciles (matrices, transformadas)	<input checked="" type="checkbox"/> Difíciles (requieren aproximaciones)
Comportamientos típicos	Soluciones exponenciales/sinusoidales	Caos, oscilaciones, múltiples equilibrios

Propiedad	Modelos Lineales	Modelos No Lineales
Aplicaciones	Circuitos eléctricos, vibraciones pequeñas	Clima, biología, economía, fluidos

¿Cuándo Usar Cada Uno?

- **Lineales:** Cuando el sistema opera en un rango pequeño (ej: pequeñas oscilaciones de un péndulo $\sin\theta \approx \theta$).
- **No lineales:** Cuando las interacciones son complejas (ej: dinámica de poblaciones, reacciones químicas, sistemas caóticos).

→

1. Obtenido de https://fhernanb.github.io/libro_mod_pred/arb-de-regre.html el día 14/06/2025 ↪ ↪ ↪