

# Método de Euler

Solución Numérica de Ecuaciones Diferenciales

Equipo 4

Integrantes:

Vázquez Ríos Juan Ramón UP230190

Olmedo Cruz Danna Giselle UP230183

Surdez Espeleta Andrea Mariana UP230188

Martin Cornejo Diego Ernesto UP230346

López Nava Alberto Misael UP239756

Grado y Grupo: ISC06A

Análisis y Simulación en

Python

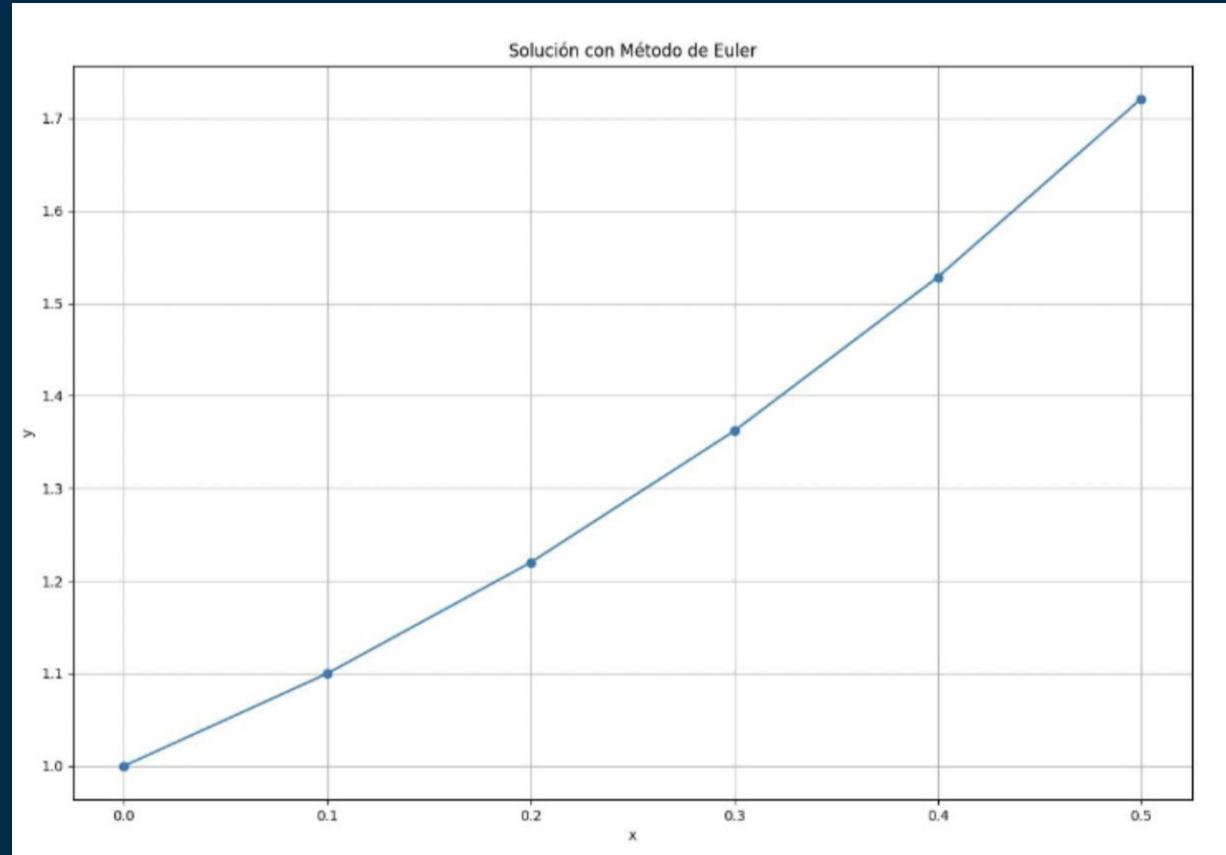
# ¿Qué es el Método de Euler?

Es el procedimiento numérico más básico para resolver problemas de valor inicial en ecuaciones diferenciales ordinarias.

## Concepto Clave:

Utiliza la pendiente (derivada) en un punto conocido para proyectar una **línea recta** y aproximar el siguiente valor de la función.

Aunque simple, ilustra perfectamente cómo podemos simular el cambio de variables continuas (como **t** y **x**) usando pasos discretos.



# Explicación Matemática

---

## La Ecuación Diferencial

Partimos de una ecuación de la forma:

$$\frac{dx}{dt} = f(t, x)$$

## La Fórmula Iterativa

Para encontrar el siguiente punto:

$$x_{k+1} = x_k + h \cdot f(t_k, x_k)$$

### Definición de Variables

**t, x** Variables independiente y dependiente.

**h** Paso de integración (incremento en t).

**f(t,x)** La pendiente evaluada en el punto actual.

# Ejemplo Paso a Paso: Planteamiento

---

## Problema

Resolver la siguiente ecuación diferencial:

$$\frac{dx}{dt} = t + x$$

Nuestra función pendiente es  $f(t, x) = t + x$

## Valores Iniciales

- $t_0 = 0$
- $x_0 = 1$
- $h$  (paso) = 0.1

# Ejecución de Iteraciones

---

Iteración (k)	(tk)	(xk)	Cálculo: $x_k + h \cdot (t_k + x_k)$	Nuevo ( $x_{k+1}$ )
0	0.0	1.0	$1.0 + 0.1 \cdot (0 + 1)$	1.1
1	0.1	1.1	$1.1 + 0.1 \cdot (0.1 + 1.1)$	1.22
2	0.2	1.22	$1.22 + 0.1 \cdot (0.2 + 1.22)$	1.362

El proceso se repite sucesivamente incrementando  $t$  en  $h$  en cada paso.

# Arquitectura del Programa

---

Para implementar este método numérico, utilizamos las siguientes librerías de Python:



## Tkinter

Responsable de la **Interfaz Gráfica (GUI)**. Permite al usuario ingresar funciones y valores iniciales sin editar código.



## Sympy + Numpy

**Sympy** traduce el texto " $t + x$ " a una expresión matemática simbólica. **Numpy** evalúa esa expresión numéricamente a alta velocidad.

## Matplotlib

Genera la visualización gráfica de los resultados, integrándose directamente en la ventana de la aplicación.

# Lectura y Conversión Simbólica

---

El núcleo de la flexibilidad del programa. Convertimos el texto del usuario en una función matemática ejecutable.

- Definimos t y x como símbolos.
- Sympify convierte el string de entrada en una ecuación.
- Lambdify compila esa ecuación para usarla con Numpy.

```
# DEFINIENDO LOS SÍMBOLOS t = sp.Symbol('t') x =  
sp.Symbol('x') # ENTRADAS DEL USUARIO f_str =  
entry_funcion.get() f_tx = sp.sympify(f_str)  
# TRADUCTOR A FUNCIÓN PYTHON f = sp.lambdify((t,  
x), f_tx, "numpy")
```

# El Algoritmo de Euler

---

```
while (h > 0 and tk_ < tf) or (h < 0 and tk_ > tf):  
    x_next = xk + h * f(tk_, xk)  
    t_next = tk_ + h
```

Este ciclo while es el corazón del método numérico.

Calcula  $x_{\text{next}}$  usando exactamente la fórmula matemática que vimos:

$$x_k + h * f(t_k, x_k)$$

En cada iteración, actualizamos los valores actuales para el siguiente paso.

# Visualización de Resultados

---

Finalmente, tomamos las listas acumuladas `ts` y `xs` para graficar la solución aproximada.

Utilizamos `FigureCanvasTkAgg` para incrustar esta gráfica de `Matplotlib` dentro de nuestra ventana de `Tkinter`, creando una experiencia de usuario unificada.

```
ax = fig.add_subplot(111)
ax.plot(ts, xs, marker='o', linestyle='--')
ax.set_title("Solución con Método de Euler")
ax.set_xlabel("t")
ax.set_ylabel("x")
ax.grid(True)
canvas.draw()
```

# ¿Preguntas?

Gracias por su  
atención



Equipo 4