

# Ecuación de Onda

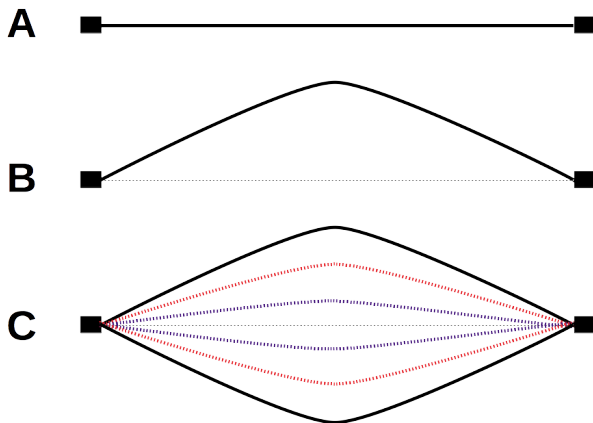
## Diferencias Finitas

Luis Miguel de la Cruz Salas

Instituto de Geofísica  
UNAM

Junio 2018

# Ecuación de Onda: Modelo Conceptual



# Ecuación de Onda: Modelo Matemático

- La ecuación de onda está dada por la ecuación diferencial

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) - \alpha^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = 0, \quad 0 < x < L, \quad t > 0$$

donde  $\alpha$  es una constante que depende de las condiciones físicas del problema.

- Condiciones iniciales y de frontera:

$$u(0, t) = u(l, t) = 0 \text{ para } t > 0,$$

$$u(x, 0) = f(x) \text{ y } \frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) = g(x), \text{ para } 0 \leq x \leq L$$

# Ecuación de Onda: Modelo Matemático

- La ecuación de onda está dada por la ecuación diferencial

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x, t) - \alpha^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = 0, \quad 0 < x < L, \quad t > 0$$

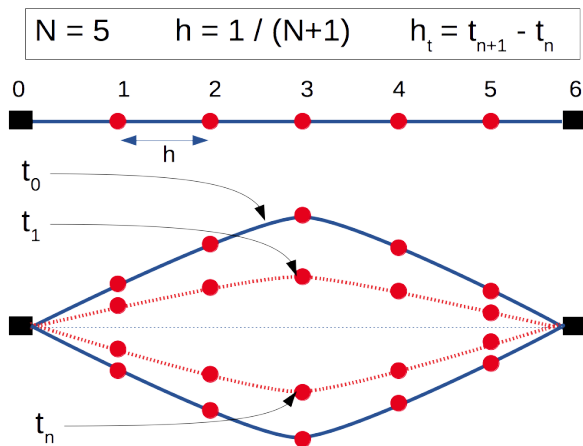
donde  $\alpha$  es una constante que depende de las condiciones físicas del problema.

- Condiciones iniciales y de frontera:

$$u(0, t) = u(l, t) = 0 \text{ para } t > 0,$$

$$u(x, 0) = f(x) \text{ y } \frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) = g(x), \text{ para } 0 \leq x \leq L$$

# Ecuación de Onda: Modelo Numérico



# Ecuación de Onda: Modelo Numérico

- Partición del dominio físico (construcción de la malla):
  - Definimos un entero  $N > 0$  que representa el número de incógnitas en el eje  $x$
  - Calculamos el espaciamiento mediante:  $h = L/(N + 1)$ .
- Paso de tiempo y el número de pasos de la simulación:
  - Definimos  $h_t > 0$  como paso de tiempo<sup>1</sup>.
  - Definimos  $N_t$  como el número total de pasos de simulación.
  - Calculamos  $T_{max} = h_t * N_t$  que es el tiempo total de simulación.
- Podemos entonces calcular:
  - $x_i = i * h$  para  $i = 0, 1, \dots, N + 1$  y
  - $t_n = n * h_t$  para  $n = 0, 1, \dots, N_t$

---

<sup>1</sup>Este número debe cumplir ciertos criterios de estabilidad del método.

# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

## Ejemplo de calibración

Aproximar la solución a la ecuación de onda con los siguientes parámetros:

- Longitud del dominio,  $L$ , igual a 1.
- Número de incógnitas  $N = 9$ .
- Tiempo máximo de simulación  $T_{max} = 1$ .
- Paso de tiempo 0.05.
- Parámetro  $\alpha$  igual a 2.
- Condiciones de frontera tipo Dirichlet igual a cero.
- Condición inicial:  $u(x, 0) = f(x) = \sin(\pi x)$ .
- Velocidad inicial:  $g(x) = 0$

Este ejemplo tiene solución analítica igual a:  $u(x, t) = \sin(\pi x)\cos(2\pi t)$

# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Datos de entrada:
  - Tamaño del dominio  $L$ , número de incógnitas  $N$ .
  - Tamaño de paso del tiempo y número total de pasos  $N_t$  (o tiempo total de simulación  $T_{max}$ ).
  - Datos físicos:  $\alpha$ .
  - Cálculo de algunas constantes:  $h$ ,  $N_t$  y  $\lambda$ .

```
L = 1          # Longitud del dominio
N = 9          # Numero de incognitas internas
Tmax = 1.0     # Tiempo maximo de simulacion
ht = 0.05      # Paso de tiempo
alpha = 2      # Dato fisico

h = L / (N+1)  # Tamano de la malla
Nt = int(Tmax / ht) # Numero total de pasos
lamb = alpha * ht / h # Parametro lambda
Tmax = Nt * ht  # Tiempo total de simulacion
```



# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Definición de Funciones

- $f(x), g(x)$ , solución exacta y cálculo del error.

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

def f(x):
    return np.sin(np.pi * x)

def g(x):
    return 0

def solExacta(x, t):
    return np.sin(np.pi * x) * np.cos(2 * np.pi * t)

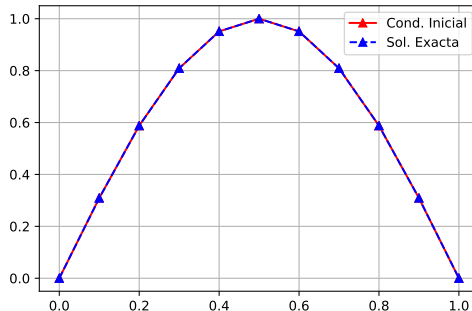
def calcError(sol_n, sol_e):
    return np.abs(sol_n - sol_e)
```

# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

## • Prueba de Funciones

```
x = np.linspace(0,L,N+2) # Definicion de la malla
u = f(x)                  # Condicion inicial

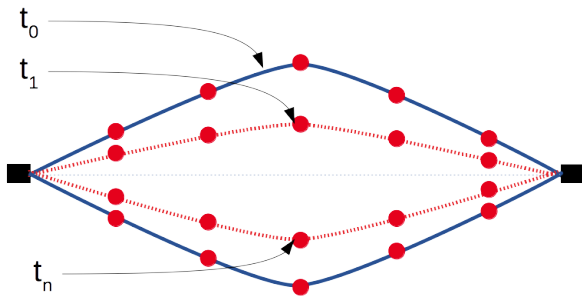
plt.plot(x, u, '^r-', label = "Cond. Inicial")
plt.plot(x, solExacta(x,Tmax), '^b-', label = "Sol. Exacta")
```



# Ecuación de Onda: Modelo Numérico

- La ecuación de onda en un punto de la malla (espacial y temporal) se escribe como:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, t_n) - \alpha^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, t_n) = 0,$$

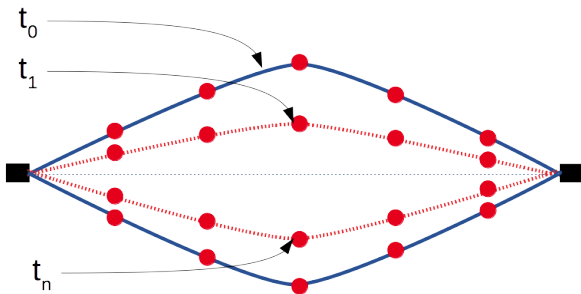


# Ecuación de Onda: Modelo Numérico

- Cada término de la ecuación lo aproximamos como sigue:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, t_n) = \frac{u(x_i, t_{n+1}) - 2u(x_i, t_n) + u(x_i, t_{n-1}))}{h_t^2} + O(h_t^2)$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, t_n) = \frac{u(x_{i+1}, t_n) - 2u(x_i, t_n) + u(x_{i-1}, t_n))}{h^2} + O(h^2)$$



# Ecuación de Onda: Modelo Numérico

- Sustituyendo las ecuaciones en diferencias en la ecuación diferencial y despejando  $u_{i,n+1}$  se obtiene:

$$u_{i,n+1} = 2(1 - \lambda^2)u_{i,n} + \lambda^2(u_{i+1,n} + u_{i-1,n}) - u_{i,n-1} \quad (1)$$

donde  $\lambda = \alpha h_t / h$  con  $i = 1, \dots, N$  y  $n = 1, \dots, N_t - 1$

- En la ecuación (1) se observa que :
  - El algoritmo empieza en  $n = 1$  para calcular  $u_{i,2}$ .
  - En general, el cálculo de  $u_{i,n+1}$  requiere de  $u$  en los instantes  $n$  y  $n - 1$ , es decir, en dos tiempos previos.
- Condiciones iniciales y de frontera:

$$\begin{aligned} u_{i,0} &= f(x_i) & \text{para } i &= 1, \dots, N \\ u_{0,n} &= u(N+1, n) = 0 & \text{para } j &= 1, \dots, N_t \end{aligned}$$

# Ecuación de Onda: Modelo Numérico

- Tenemos que  $u_{i,0}$  está dado por las condiciones de iniciales.
- Problema de valor inicial (dado por las condiciones iniciales):

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) = g(x), \text{ para } 0 \leq x \leq L$$

- Euler ( $O(h_t)$ ):

$$u_{i,1} = u_{i,0} + h_t g(x_i)$$

- Otra opción ( $O(h_t^3)$ ) :

$$u_{i,1} = (1 - \lambda^2)f(x_i) + \frac{\lambda^2}{2} [f(x_{i+1}) + f(x_{i-1})] + h_t g(x_i)$$

(En ambos casos para  $i = 1, \dots, N$ )

# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Cálculo de las condiciones iniciales:

- $u_{i,1} = u_{i,0} + h_t g(x_i)$

- $u_{i,1} = (1 - \lambda^2)f(x_i) + \frac{\lambda^2}{2} [f(x_{i+1}) + f(x_{i-1})] + h_t g(x_i)$

(En ambos casos para  $i = 1, \dots, N$ )

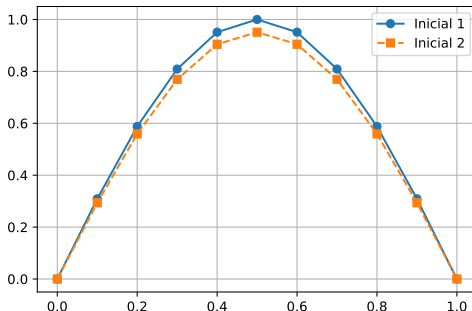
```
def condicionesIniciales(l, ht, u, x):  
    N = len(u)  
    w = np.zeros(N)  
    for i in range(1,N-1):  
        w[i] = (1 - l**2) * u[i] + \  
                0.5 * l**2 * (u[i+1] + u[i-1]) + ht * g(x[i])  
    # w[i] = u[i] + ht * g(x[i])  
    return w
```

# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Prueba del cálculo de la condición inicial para  $n = 1$ .

```
w = condicionesIniciales(lamb, ht, u, x)

plt.plot(x,u,'o-', label="Inicial_1")
plt.plot(x,w,'s-', label="Inicial_2")
```





# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Cálculo de la solución:

$$u_{i,n+1} = 2(1 - \lambda^2)u_{i,n} + \lambda^2(u_{i+1,n} + u_{i-1,n}) - u_{i,n-1}$$

para  $i = 1, \dots, N$  y  $n = 1, \dots, N_t - 1$

```
def solver(u, w, N, x, Nt, l):  
    s = np.zeros(N+2)  
    for n in range(1, Nt):  
        for i in range(1, N+1):  
            s[i] = 2 * (1 - l**2) * w[i] + \  
                    l**2 * (w[i+1] + w[i-1]) - u[i]  
            u = w.copy()  
            w = s.copy()  
            plt.plot(x, s, '—')  
    return s
```

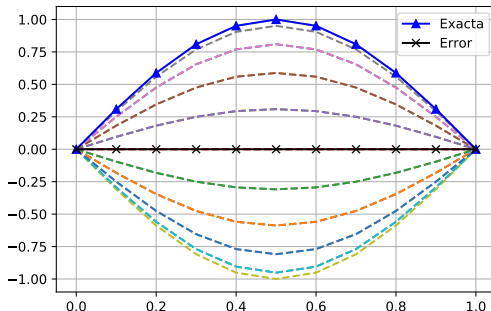
# Ecuación de Onda: Modelo Computacional

- Prueba del cálculo de la solución:

```
s = solver(u, w, N, x, Nt, lamb)
```

```
plt.plot(x, solExacta(x, Tmax), '^b--', label="Exacta")
```

```
plt.plot(x, calcError(s, solExacta(x, Tmax)), 'xk--', label="Error")
```



# Ecuación de Onda: Estabilidad del algoritmo

- El método es de orden  $O(h^2 + h_t^2)$ .
- El método converge cuando las funciones  $f$  y  $g$  son suficientemente diferenciables.
- El método explícito presentado aquí es condicionalmente estable.
- Se requiere que  $\lambda = \alpha h_t / h \leq 1$  para obtener estabilidad.
- En nuestro ejemplo de calibración se tiene que  $\alpha = 2$ ,  $h_t = 0.05$  y  $h = 0.1$  lo que implica que  $\lambda = 1$ .

# Bibliografía I



[1] Richard Burden and J. Douglas Faires

*Numerical Analysis*

Ninth Edition, 2011 Brooks/Cole, Cengage Learning



[2] R.J. Leveque,

*Finite Difference Method for Ordinary and Partial Differential Equations: Steady State and Time-Dependent Problems* ,

Society for Industrial and Applied Mathematics (SIAM),  
Philadelphia, 2007.