

Taller de Simulación Numérica

Curso 2021-22

Tema 4. Problemas de contorno 1D no lineales y evolutivos

F. Pena; P. Quintela

4.1 Diferencias finitas.

Modelos no lineales

Consideremos el problema de contorno con CC generales:

$$\begin{cases} y''(x) = F(x, y(x), y'(x)), x \in [a, b] \\ F(x, y(x), y'(x)) = u(x) + v(x)y^m(x) + w(x)y'(x), \\ -p_a y'(a) + h_a y(a) = y_a; \quad p_b y'(b) + h_b y(b) = y_b. \end{cases} \quad (P_{NL})$$

Supongamos que **existe una única solución**, $y(x) \in C^2([a, b])$, del **problema** (P_{NL}). Estudiaremos dos algoritmos distintos para la aproximación de su solución:

- 1 El algoritmo de **iteración funcional**.
- 2 El algoritmo de **Newton**.

4.1.1 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Iteración funcional

$$y''(x) = u(x) + v(x)y^m(x) + w(x)y'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC,}$$

donde CC indica las Condiciones de Contorno (o bc *Boundary Conditions*) consideradas.

El objetivo es **calcular un punto fijo del operador** :

$$\begin{aligned} \mathcal{F} : C^2[a, b] &\rightarrow C^2[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \mathcal{F}(\hat{y}) = \tilde{y}, \end{aligned}$$

siendo \tilde{y} la solución del problema lineal:

$$\tilde{y}''(x) = u(x) + v(x)\hat{y}^{m-1}(x)\tilde{y}(x) + w(x)\tilde{y}'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC.}$$

Obsérvese que el punto fijo de \mathcal{F} , verifica $\mathcal{F}(\hat{y}) = \hat{y}$, y, por tanto, $\hat{y}(x)$ sería también solución del problema (P_{NL}) , con lo cual $y(x) = \hat{y}(x)$ por la unicidad de solución.

4.1.1 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Iteración funcional

Sea $F_{\hat{y}}(x, \tilde{y}, z)$ la función definida en $R = [a, b] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}$:

$$F_{\hat{y}}(x, \tilde{y}, z) = u(x) + v(x)\hat{y}^{m-1}(x)\tilde{y} + w(x)z,$$

correspondiente al problema de contorno lineal:

$$\begin{cases} \tilde{y}''(x) = F_{\hat{y}}(x, \tilde{y}, \tilde{y}') = u(x) + \tilde{v}(x)\tilde{y}(x) + w(x)\tilde{y}'(x), x \in [a, b] \\ -p'_a\tilde{y}'(a) + h_a\tilde{y}(a) = y_a; \quad p'_b\tilde{y}'(b) + h_b\tilde{y}(b) = y_b, \end{cases} \quad (6)$$

siendo $\tilde{v}(x) = v(x)\hat{y}^{m-1}(x)$. Si $F_{\hat{y}}$ y las CC verifican el resultado de existencia, el operador \mathcal{F} estará bien definido. Así, en particular, si $v(x) > 0$, $\tilde{v}(x) = v(x)\hat{y}^{m-1}(x) > 0$ si m es entero e impar. En otro caso, habrá que verificar que $\tilde{v}(x)$ toma valores positivos para garantizar la existencia (recordar que el resultado de existencia da condiciones suficientes, no necesarias).

4.1.1 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Iteración funcional

$$y''(x) = u(x) + v(x)y^m(x) + w(x)y'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC,}$$

$$\begin{aligned} \mathcal{F} : C^2[a, b] &\rightarrow C^2[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \mathcal{F}(\hat{y}) = \tilde{y}, \end{aligned}$$

Algoritmo de iteración funcional

- Sea $y_0 \in C^2[a, b]$ el iterante inicial. Conocido el iterante $y_k \in C^2[a, b]$, se construye $y_{k+1} = \mathcal{F}(y_k) \in C^2[a, b]$, $k \geq 0$, resolviendo:

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{k+1}''(x) = F_{y_k}(x, y_{k+1}, y_{k+1}') \\ \quad = u(x) + \tilde{v}_k(x)y_{k+1}(x) + w(x)y_{k+1}'(x), x \in [a, b] \\ -p_a y_{k+1}'(a) + h_a y_{k+1}(a) = y_a; \quad p_b y_{k+1}'(b) + h_b y_{k+1}(b) = y_b, \\ \tilde{v}_k(x) = v(x)y_k^{m-1}(x). \end{array} \right.$$

(P_{NLIF})

4.1.1 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Iteración funcional

Algoritmo de iteración funcional

- Sea $y_0 \in C^2[a, b]$ el iterante inicial. Conocido el iterante $y_k \in C^2[a, b]$, se construye $y_{k+1} = \mathcal{F}(y_k) \in C^2[a, b]$, $k \geq 0$, resolviendo:

$$\begin{cases} y''_{k+1}(x) = u(x) + \tilde{v}_k(x)y_{k+1}(x) + w(x)y'_{k+1}(x), x \in [a, b] \\ -p_a y'_{k+1}(a) + h_a y_{k+1}(a) = y_a; p_b y'_{k+1}(b) + h_b y_{k+1}(b) = y_b, \\ \tilde{v}_k(x) = v(x)y_k^{m-1}(x). \end{cases}$$

(P_{NLIF})

- Si $\|y_{k+1} - y_k\| \leq \varepsilon$ y/o $\|y''_{k+1}(x) - u(x) - v(x)y_{k+1}^m(x) - w(x)y'_{k+1}(x)\| < \varepsilon$ entonces:
 - Hay convergencia: $y(x) \simeq y_{k+1}(x)$;
- En otro caso se sigue iterando:
 - $k = k + 1; y_k = y_{k+1}$;
- end

4.1.2 Práctica 3. Implementación método iteración funcional

3.1 Elaborar la **función MATLAB dfif.m** para resolver el problema (P_{NLIF}) con CC generales. Considerar como **argumentos de entrada**:

- La estructura F , cuyos campos sean tres funciones anónimas 'u', 'v', 'w' con los coeficientes $u(x)$, $v(x)$ y $w(x)$, y el exponente m .
- La estructura bc , con campos 'blk_a', 'a', 'ya', 'ha', 'blk-b', 'b', 'yb', 'hb', indicando si la condición es Dirichlet o no en cada extremo, los extremos del intervalo, y los datos de cada CC.
- El escalar n indicando el número de pasos de discretización.
- La estructura nl , que define el iterante inicial y_0 , el número máximo de iteraciones, $maxit$, y la tolerancia de convergencia, tol .
- Y como **argumentos de salida**:
 - El vector x de puntos de discretización de la variable independiente.
 - El vector y conteniendo la solución aproximada en los correspondientes puntos de discretización.
 - El número de iteraciones realizadas, k .

4.1.2 Practica 3. Implementación en MATLAB

```
function [x, y, k] = dfif(F, bc, n, nl)
% dfif Metodo de diferencias finitas para una EDO no lineal.
% Algoritmo de Iteración Funcional.
% [x,y,k] = dfif(F,bc,n,nl) aproxima la solucion en [bc.a, bc.b] en n pasos:
%  $y'' = F.u + F.vy^{F.m} + F.wy'$ 
%  $y(bc.a) = bc.ya$ , si bc.blk_a es verdadero,
%  $-y'(bc.a) + bc.ha$   $y(bc.a) = bc.ya$ , si bc.blk_a es falso,
%  $y(bc.b) = bc.yb$ , si bc.blk_b es verdadero,
%  $-y'(bc.b) + bc.hb$   $y(bc.b) = bc.yb$ , si bc.blk_b es falso,
% El número máximo de iteraciones será nl.maxit
% El parámetro de tolerancia nl.tol
% El iterante inicial nl.yk
    Fl.u = F.u; Fl.v = @vIF; Fl.w = F.w;
    d1 = @(y,h) (y(3:end)-y(1:end-2))/(2*h); % Aproximación  $y'$ 
    d2 = @(y,h) (y(3:end)-2*y(2:end-1)+y(1:end-2))/h^2; % Aprox.  $y''$ 
```


% Iteraciones método iteración funcional

```
for k = 1:nl.maxit
    [x, y] = df(FI, bc, n);
    h = x(2) - x(1); pc = 2:length(x)-1;
    ydif = norm((y-nl.yk)./max(abs(y),eps), Inf);
    Fres = norm(d2(y,h) - F.u(x(pc)) - F.v(x(pc)).*y(pc).^F.m ...
        - F.w(x(pc)).*d1(y,h), Inf);
    if ydif < nl.tol || Fres < nl.tol
        return
    end
    nl.yk = y;
end
```

error('El algoritmo no converge.')

% Función auxiliar del modelo linealizado en Iteración funcional

```
function y = vIF(x)
```

% vIF Coeficiente

$\tilde{v}(x)$ % para la EDO linealizada de iteración funcional.

```
y = F.v(x) .* nl.yk.^(F.m-1);
```

```
end
```

4.1.3 Práctica 3. Modelos no lineales. Iteración funcional.

Test académico

3. 2 Diseñar un test académico que permita verificar el algoritmo de iteración funcional y su implementación.

Consideremos la función $y(x) = e^x + \cos(x)$, y consideremos $m \in \mathbb{R}$. Entonces, $y(x)$ es solución del problema no lineal:

$$\begin{aligned}y''(x) &= u(x) + y^m(x), x \in [0, 1], \\ -y'(0) + y(0) &= 1; y'(1) + y(1) = 2e + \cos(1) - \sin(1),\end{aligned}$$

siendo:

$$u(x) = -(e^x + \cos(x))^m + e^x - \cos(x).$$

El operador de iteración funcional será:

$$\begin{aligned}\mathcal{F} : C^2[0, 1] &\rightarrow C^2[0, 1] \\ \hat{y} &\rightarrow F(\hat{y}) = \tilde{y},\end{aligned}$$

con \tilde{y} la solución de:

$$\tilde{y}''(x) = u(x) + \hat{y}^{m-1}(x)\tilde{y}(x), x \in [0, 1], \text{ \& bc.}$$

4.1.3 Práctica 3. Modelos no lineales. Iteración funcional.

Test académico

La función

$$\tilde{v}_k(x) = v(x)y_k^{m-1}(x) = y_k^{m-1}(x).$$

- Calcular la solución aproximada utilizando el algoritmo de iteración funcional, con $h = 0,1$ y $h = 0,01$, y para $m = 1 : 0,4 : 3$.
- Representar gráficamente la solución exacta y las aproximadas, incluyendo una leyenda con las iteraciones utilizadas.
- Calcular el máximo error absoluto y el máximo error relativo.
- Calcular la norma $H^1(0,1)$ discreta del error absoluto.

4.1.4 Práctica 3: Diferencias finitas.

Aplicación: Balance de masa de un reactor. Decaimiento no lineal

3.3 Considerar el balance de masa de un reactor en estado estacionario y con decaimiento no lineal:

$$\begin{cases} c''(x) = \frac{\gamma}{D} c^m(x) + \frac{U}{D} c'(x), & 0 < x < L, \\ -c'(0) + \frac{U}{D} c(0) = \frac{U}{D} c_{in}, \\ c'(L) = 0 \end{cases}$$

- Resuelve el problema anterior mediante diferencias finitas y el algoritmo de iteración funcional.
- Aplicar el algoritmo diseñado a la resolución del modelo para los datos: $D = 1 \text{ m}^2/h$, $U = 1 \text{ m/h}$, $\gamma = 0,2$, $c_{in} = 100 \text{ mol/m}^3$, $L = 10 \text{ m}$, $h = 0,125 \text{ m}$.
- Comparar gráficamente los resultados con los obtenidos para el decaimiento lineal.
- Analizar la convergencia del algoritmo de iteración funcional para distintos valores de m , y distintos iterantes iniciales.

4.1.5 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Método de Newton

$$y''(x) = u(x) + v(x)y^m(x) + w(x)y'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC, } (P_{NL})$$

donde CC indica que se verifican las Condiciones de Contorno consideradas.

El objetivo es **calcular un cero del operador** :

$$\begin{aligned} \mathcal{G} : C_{cc}^2[a, b] &\rightarrow C[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \mathcal{G}(\hat{y}) = r, \end{aligned}$$

siendo $C_{cc}^2[a, b]$ el conjunto de funciones de clase 2, que verifican las CC, y siendo r el residuo:

$$r(x) = \hat{y}''(x) - u(x) - v(x)\hat{y}^m(x) - w(x)\hat{y}'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC.}$$

El operador \mathcal{G} esta bien definido. Obsérvese que el cero de \mathcal{G} , verifica $\mathcal{G}(\hat{y}) = 0$, y, por tanto, $\hat{y}(x)$ sería también solución del problema (P_{NL}) , con lo cual $y(x) = \hat{y}(x)$ por la unicidad de solución.

4.1.5 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Método de Newton

Supongamos que existe $y(x) \in C_{cc}^2[a, b]$ solución del problema:

$$y''(x) = u(x) + v(x)y^m(x) + w(x)y'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC. } \quad (P_{NL})$$

El objetivo es **calcular un cero del operador** :

$$\begin{aligned} \mathcal{G} : C_{cc}^2[a, b] &\rightarrow C[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \mathcal{G}(\hat{y}) = r, \end{aligned}$$

Puesto que $y(x)$ debe verificar:

$$y \in C_{cc}^2[a, b] \text{ y } \mathcal{G}(y) = 0.$$

conocido el iterante $y_k \in C_{cc}^2[a, b]$, el objetivo es aproximar y :

$$0 = \mathcal{G}(y) = \mathcal{G}(y_k) + D\mathcal{G}(y_k)(y - y_k) + O\left((y - y_k)^2\right).$$

El algoritmo de Newton aproxima el objetivo por su aproximación lineal de orden 1 . Se construye y_{k+1} tal que:

$$0 = \mathcal{G}(y_k) + D\mathcal{G}(y_k)(y_{k+1} - y_k), k \geq 0.$$

4.1.5 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Método de Newton

Cálculo de la $D\mathcal{G}(\hat{y})$

•

$$\mathcal{G}(\hat{y}) = \hat{y}''(x) - u(x) - v(x)\hat{y}^m(x) - w(x)\hat{y}'(x).$$

•

$$D\mathcal{G}(\hat{y})(\delta\hat{y})(x) = \delta\hat{y}''(x) - mv(x)\hat{y}^{m-1}(x)\delta\hat{y}(x) - w(x)\delta\hat{y}'(x).$$

• Obtención del iterante $k+1$

$$0 = \mathcal{G}(y_k) + D\mathcal{G}(y_k)(y_{k+1} - y_k)$$

\Downarrow

$$\begin{aligned} & y_k''(x) - u(x) - v(x)y_k^m(x) - w(x)y_k'(x) + \\ & (y_{k+1} - y_k)''(x) - mv(x)y_k^{m-1}(x)(y_{k+1} - y_k)(x) \\ & - w(x)(y_{k+1} - y_k)'(x) = 0. \end{aligned}$$

4.1.5 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Método de Newton

Obtención del iterante $k + 1$



$$\begin{aligned} y_k''(x) - u(x) - v(x)y_k^m(x) - w(x)y_k'(x) + \\ (y_{k+1} - y_k)''(x) - mv(x)y_k^{m-1}(x)(y_{k+1} - y_k)(x) \\ - w(x)(y_{k+1} - y_k)'(x) = 0. \end{aligned}$$

Agrupando términos:

$$y_{k+1}''(x) = u(x) + (1 - m)v(x)y_k^m(x) + mv(x)y_k^{m-1}(x)y_{k+1}(x) + w(x)y_k'(x)$$

- Así, en cada iteración se resuelve un problema lineal con $\tilde{u}_k(x) = u(x) + (1 - m)v(x)y_k^m(x)$, $\tilde{v}_k(x) = mv(x)y_k^{m-1}(x)$, imponiendo las CC del problema de partida.

4.1.5 Diferencias finitas. Modelos no lineales.

Método de Newton

Algoritmo de Newton

- Sea $y_0 \in C^2[a, b]$ el iterante inicial. Conocido el iterante $y_k \in C_{cc}^2[a, b]$, se construye $y_{k+1} \in C_{cc}^2[a, b]$, $k \geq 0$, resolviendo:

$$\begin{cases} y_{k+1}''(x) = \tilde{u}_k(x) + \tilde{v}_k(x) y_{k+1}(x) + w(x) y_{k+1}'(x), x \in [a, b] \\ -p_a y_{k+1}'(a) + h_a y_{k+1}(a) = y_a; p_b y_{k+1}'(b) + h_b y_{k+1}(b) = y_b, \\ \tilde{u}_k(x) = u(x) + (1-m) v(x) y_k^m(x); \tilde{v}_k(x) = m v(x) y_k^{m-1}(x). \end{cases} \quad (P_{NLIF})$$

- Si $\|y_{k+1} - y_k\| \leq \varepsilon$ y/o $\|y_{k+1}''(x) - u(x) - v(x) y_{k+1}^m(x) - w(x) y_{k+1}'(x)\| < \varepsilon$ entonces:
 - Hay convergencia: $y(x) \simeq y_{k+1}(x)$;
- En otro caso se sigue iterando:
 - $k = k + 1; y_k = y_{k+1}$;
- end

4.1.6 Práctica 3. Implementación del método de Newton

3.4 Elaborar la **función MATLAB dfn.m** para resolver el problema (P_{NLIF}) con CC generales. Considerar como **argumentos de entrada**:

- La estructura F , cuyos campos sean tres funciones anónimas 'u', 'v', 'w' con los coeficientes $u(x)$, $v(x)$ y $w(x)$, y el exponente m .
 - La estructura bc , con campos 'blk_a', 'a', 'ya', 'ha', 'blk-b', 'b', 'yb', 'hb', indicando si la condición es Dirichlet o no en cada extremo, los extremos del intervalo, y los datos de cada CC.
 - El escalar n indicando el número de pasos de discretización.
 - La estructura nl , que define el iterante inicial y_0 , el número máximo de iteraciones, $maxit$, y la tolerancia de convergencia, tol .
- 1 Y como **argumentos de salida**:
- El vector x de puntos de discretización de la variable independiente.
 - El vector y conteniendo la solución aproximada en los correspondientes puntos de discretización.
 - El número de iteraciones realizadas, k .

4.1.7 Práctica 3. Modelos no lineales. Método de Newton.

Test académico

3.5 Diseñar un test académico que permita verificar el algoritmo de Newton propuesto y su implementación.

Consideremos la función $y(x) = e^x + \cos(x)$, y consideremos $m \in \mathbb{R}$, $m > 1$. Entonces, $y(x)$ es solución del problema no lineal:

$$y''(x) = u(x) + y^m(x), x \in [0, 1], \text{ \& bc,}$$

siendo:

$$u(x) = -(e^x + \cos(x))^m + e^x - \cos(x).$$

En cada iteración de Newton deberá resolverse:

$$\begin{aligned} y''_{k+1}(x) &= u(x) + (1-m)v(x)y_k^m(t) + mv(x)y_k^{m-1}(x)y_{k+1}(x) \\ &\quad + w(x)y'_{k+1}(x) \\ &= u(x) + (1-m)y_k^m(t) + my_k^{m-1}(x)y_{k+1}(x). \end{aligned}$$

- Así, en cada iteración se resuelve un problema lineal con $\tilde{u}_k(x) = u(x) + (1-m)y_k^m(t)$; $\tilde{v}_k(x) = my_k^{m-1}(x)$, imponiendo las CC del problema de partida

4.1.7 Práctica 3. Modelos no lineales. Método de Newton.

Test académico

- Calcular la solución aproximada utilizando el algoritmo de Newton, con $h = 0,1$ y $h = 0,01$, y para $m = 1 : 1 : 10$.
- Representar gráficamente la solución exacta y las aproximadas, incluyendo una leyenda con las iteraciones utilizadas.
- Calcular el máximo error absoluto y el máximo error relativo.
- Calcular la norma $H^1(0, 1)$ discreta del error absoluto.

Práctica 3:

Balance de masa de un reactor estacionario. Decaimiento no lineal

3.6 Considerar el balance de masa de un reactor en estado estacionario y con decaimiento no lineal:

$$\begin{cases} c''(x) = \frac{\gamma}{D}c^m + \frac{U}{D}c'(x), & 0 < x < L, \\ -c'(0) + \frac{U}{D}c(0) = \frac{U}{D}c_{in}, \\ c'(L) = 0 \end{cases}$$

- Resuelve el problema anterior mediante diferencias finitas y el algoritmo de Newton.
- Aplicar el algoritmo diseñado a la resolución del modelo para los datos: $D = 1\text{m}^2/h$, $U = 1\text{m}/h$, $\gamma = 0,2$, $c_{in} = 100\text{mol}/\text{m}^3$, $L = 10\text{m}$, $n = 100$.
- Comparar gráficamente los resultados con los obtenidos para el decaimiento lineal.
- Analizar la convergencia del algoritmo de Newton para distintos valores de m , y distintos iterantes iniciales.

4.2 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos.

Consideremos el problema de contorno evolutivo:

$$\left\{ \begin{array}{l} l(x, t) \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + F\left(x, t, y(x, t), \frac{\partial y(x, t)}{\partial x}\right) = 0, \\ a \leq x \leq b, t_0 \leq t \leq t_f, \\ -\frac{\partial y(a, t)}{\partial x} + h_a y(a, t) = y_a(t), \quad t_0 \leq t \leq t_f, \\ \frac{\partial y(b, t)}{\partial x} + h_b y(b, t) = y_b(t), \quad t_0 \leq t \leq t_f, \\ y(x, t_0) = y_0(x), \quad a \leq x \leq b \end{array} \right. \quad (P_E)$$

Discretización en tiempo: Euler implícito

$$t^0 < t^1 < \dots < t^{n_t} = t_f$$

siendo:

$$t^j = t_0 + j\Delta t, 0 \leq j \leq n_t, \Delta t = \frac{t_f - t_0}{n_t}.$$

4.2 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos.

$$\left\{ \begin{array}{l} l(x, t) \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + F\left(x, t, y(x, t), \frac{\partial y(x, t)}{\partial x}\right) = 0, \\ a \leq x \leq b, t_0 \leq t \leq t_f, \\ -\frac{\partial y(a, t)}{\partial x} + h_a y(a, t) = y_a(t), \quad t_0 \leq t \leq t_f, \\ \frac{\partial y(b, t)}{\partial x} + h_b y(b, t) = y_b(t), \quad t_0 \leq t \leq t_f, \\ y(x, t_0) = y_0(x), \quad a \leq x \leq b. \end{array} \right. \quad (P_E)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} - \frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} + F\left(x, t^j, y^j(x), \frac{dy^j(x)}{dx}\right) = 0, \\ a \leq x \leq b, 1 \leq j \leq n_t, \\ -\frac{dy^j(a)}{dx} + h_a y^j(a) = y_a^j, \quad 1 \leq j \leq n_t, \\ \frac{dy^j(b)}{dx} + h_b y^j(b) = y_b^j, \quad 1 \leq j \leq n_t, \\ y^0(x) = y_0(x), \quad a \leq x \leq b, \end{array} \right. \quad (P_{EDt})$$

siendo $y^j(x) \simeq y(x, t^j)$, y dada una función $f(x, t)$ conocida, $f^j(x) = f(x, t^j)$.

4.2 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos.

$$\begin{cases} \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} - \frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} + F\left(x, t^j, y^j(x), \frac{dy^j(x)}{dx}\right) = 0, \\ a \leq x \leq b, 1 \leq j \leq n_t. \end{cases} \quad (P_{EDt})$$

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} + F\left(x, t^j, y^j(x), \frac{dy^j(x)}{dx}\right).$$

Discretización en espacio: Diferencias finitas

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n_x} = b,$$

siendo:

$$x_i = a + ih, \quad 0 \leq i \leq n_x, \quad h = \frac{b - a}{n_x}.$$

4.2 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos.

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} + F\left(x, t^j, y^j(x), \frac{dy^j(x)}{dx}\right).$$

Discretización en espacio: Diferencias finitas

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n_x} = b,$$

siendo:

$$x_i = a + ih, \quad 0 \leq i \leq n_x, \quad h = \frac{b-a}{n_x}.$$

$$\begin{cases} \frac{y_{i+1}^j - 2y_i^j + y_{i-1}^j}{h^2} = \mu_i^j \frac{y_i^j - y_i^{j-1}}{\Delta t} + F(x_i, t^j, y_i^j, \frac{y_{i+1}^j - y_{i-1}^j}{2h}), \\ 1 \leq i \leq n_x - 1, 1 \leq j \leq n_t, \end{cases} \quad (P_{EDtx})$$

siendo: $y_i^j \simeq y(x_i, t^j)$.

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} + F\left(x, t^j, y^j(x), \frac{dy^j(x)}{dx}\right).$$

Si consideramos el **caso lineal** ($m = 1$):

$$F(x, t, y, \frac{\partial y}{\partial x}) = u(x, t) + v(x, t) y(x, t) + w(x, t) \frac{\partial y}{\partial x}(x, t),$$

entonces el problema lineal discretizado en tiempo (P_{ELDt}) es:

$$\begin{aligned} \frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = & \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} + u^j(x) \\ & + v^j(x) y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx}. \end{aligned} \quad (P_{ELDt})$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

$$\begin{aligned}\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} &= \mu^j(x) \frac{y^j(x) - y^{j-1}(x)}{\Delta t} + u^j(x) \\ &\quad + v^j(x) y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx} \\ &= \underbrace{\left(u^j(x) - \frac{\mu^j(x) y^{j-1}(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{u}^j(x)} \\ &\quad + \underbrace{\left(v^j(x) + \frac{\mu^j(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{v}^j(x)} y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx} \\ &= \tilde{F}^j(x, t, y, \frac{dy}{dx}).\end{aligned}\tag{P_{ELDt}}$$

$$\begin{aligned}
\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} &= \underbrace{\left(u^j(x) - \frac{l^j(x) y^{j-1}(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{u}^j(x)} \\
&\quad + \underbrace{\left(v^j(x) + \frac{l^j(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{v}^j(x)} y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx} \\
&= \tilde{F}^j(x, t, y^j, \frac{dy^j}{dx}). \quad (P_{ELD}t)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
-\frac{dy^j(a)}{dx} + h_a y^j(a) &= y_a^j, \quad 1 \leq j \leq n_t, \\
\frac{dy^j(b)}{dx} + h_b y^j(b) &= y_b^j, \quad 1 \leq j \leq n_t.
\end{aligned}$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \tilde{u}^j(x) + \tilde{v}^j(x) y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx}.$$
$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{y_{i+1}^j - 2y_i^j + y_{i-1}^j}{h^2} = \rho_i^j \frac{y_i^j - y_i^{j-1}}{\Delta t} + F(x_i, t^j, y_i^j, \frac{y_{i+1}^j - y_{i-1}^j}{2h}) \\ \quad = \tilde{u}_i^j + \tilde{v}_i^j y_i^j + w_i^j \frac{y_{i+1}^j - y_{i-1}^j}{2h} \\ 1 \leq i \leq n_x - 1, 1 \leq j \leq n_t, \end{array} \right. \quad (P_{ELDt_x})$$

Multiplicando por h^2 y agrupando términos:

$$\begin{aligned} & -(1 + \frac{h}{2} w_i^j) y_{i-1}^j + (2 + h^2 v_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} \rho_i^j) y_i^j + (-1 + \frac{h}{2} w_i^j) y_{i+1}^j \\ = & -h^2 u_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} \rho_i^j y_i^{j-1}, \quad 1 \leq i \leq n_x - 1, 1 \leq j \leq n_t. \end{aligned}$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

Para cada j , $1 \leq j \leq n_t$ se resuelve:

$$\begin{aligned} & -(1 + \frac{h}{2} w_i^j) y_{i-1}^j + (2 + h^2 v_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} l_i^j) y_i^j + (-1 + \frac{h}{2} w_i^j) y_{i+1}^j \\ & = -h^2 u_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} l_i^j y_i^{j-1}, \quad 1 \leq i \leq n_x - 1, 1 \leq j \leq n_t. \end{aligned}$$

- En cada paso de tiempo el sistema es tridiagonal de $n_x - 1$ ecuaciones, con $n_x + 1$ incógnitas:

$$\begin{aligned} a_i^j &= -(1 + \frac{h}{2} w_i^j); \quad d_i^j = (2 + h^2 v_i^j) + \frac{h^2}{\Delta t} l_i^j; \\ c_i^j &= (-1 + \frac{h}{2} w_i^j); \quad b_i^j = -h^2 u_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} l_i^j y_i^{j-1}. \\ a_i^j y_{i-1}^j + d_i^j y_i^j + c_i^j y_{i+1}^j &= b_i^j, \quad 1 \leq i \leq n_x - 1. \end{aligned}$$

El sistema se completa con la discretización de las correspondientes condiciones de contorno.

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal. Condiciones de contorno

Discretización en $x_0 = a$:

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \tilde{u}^j(x) + \tilde{v}^j(x) y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx},$$
$$-\frac{dy^j(a)}{dx} + h_a y^j(a) = y_a^j, \quad 1 \leq j \leq n_t.$$

La discretización obtenida fue:

$$(1 + hh_a + \frac{h^2}{2}(\tilde{v}_0^j + h_a w_0^j))y_0^j - y_1^j = hy_a^j - \frac{h^2}{2}(\tilde{u}_0^j - w_0^j y_a^j).$$

$$\underbrace{(1 + hh_a + \frac{h^2}{2}(\tilde{v}_0^j + \frac{\mu_0^j}{\Delta t} + h_a w_0^j)) y_0^j - y_1^j}_{d_0^j} = \underbrace{hy_a^j - \frac{h^2}{2}(\tilde{u}_0^j - \frac{\mu_0^j y_0^{j-1}}{\Delta t} - w_0^j y_a^j)}_{d_1^j}.$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal. Condiciones de contorno

Discretización en $x_{n_x} = b$:

$$\frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = \tilde{u}^j(x) + \tilde{v}^j(x) y^j(x) + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx},$$
$$\frac{dy^j(b)}{dx} + h_b y^j(b) = y_b^j, \quad 1 \leq j \leq n_t.$$

La discretización obtenida fue:

$$-y_{n_x-1}^j + \left(1 + hh_b + \frac{h^2}{2} (\tilde{v}_{n_x}^j - h_b w_{n_x}^j) \right) y_{n_x}^j = hy_b^j - \frac{h^2}{2} (\tilde{u}_{n_x}^j + w_{n_x}^j y_b^j).$$

$$\begin{aligned} & -y_{n_x-1}^j + \overbrace{\left(1 + hh_b + \frac{h^2}{2} \left(v_{n_x}^j + \frac{\dot{p}_{n_x}^j}{\Delta t} - h_b w_{n_x}^j \right) \right)}^{d_{n_x}^j} y_{n_x}^j \\ &= hy_b^j - \frac{h^2}{2} \left(u_{n_x}^j - \frac{\dot{p}_{n_x}^j y_{n_x}^{j-1}}{\Delta t} + w_{n_x}^j y_b^j \right). \end{aligned}$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal. Condiciones de contorno

Para cada j , $1 \leq j \leq n_t$, se resuelve el **sistema algebraico**:

$$\begin{cases} d_0^j y_0^j - y_1^j = b_0^j \\ a_i^j y_{i-1}^j + d_i^j y_i^j + c_i^j y_{i+1}^j = b_i^j, \quad 1 \leq i \leq n_x - 1, \\ -y_{n_x-1}^j + d_{n_x}^j y_{n_x}^j = b_{n_x}^j, \end{cases}$$

siendo:

$$d_0^j = (1 + hh_a + \frac{h^2}{2}(v_0^j + \frac{\dot{p}_0^j}{\Delta t} + h_a w_0^j)),$$

$$b_0^j = hy_a^j - \frac{h^2}{2}(u_0^j - \frac{\dot{p}_0^j y_0^{j-1}}{\Delta t} - w_0^j y_a^j),$$

$$d_{n_x}^j = (1 + hh_b + \frac{h^2}{2}(v_{n_x}^j + \frac{\dot{p}_{n_x}^j}{\Delta t} - h_b w_{n_x}^j)),$$

$$b_{n_x}^j = hy_b^j - \frac{h^2}{2}(u_{n_x}^j - \frac{\dot{p}_{n_x}^j y_{n_x}^{j-1}}{\Delta t} + w_{n_x}^j y_b^j).$$

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

- Ecuación en diferencias:

$$a_i^j y_{i-1}^j + d_i^j y_i^j + c_i^j y_{i+1}^j = b_i^j, \quad 1 \leq i \leq n_x - 1,$$

- Si l y v son funciones positivas, entonces la matriz del sistema es de diagonal estrictamente dominante:

$$|d_i^j| = 2 + h^2 v_i^j + \frac{h^2}{\Delta t} l_i^j > 2,$$

$$|a_i^j| + |c_i^j| = \left| -\left(1 + \frac{h}{2} w_i^j\right) \right| + \left| \left(-1 + \frac{h}{2} w_i^j\right) \right| = 2,$$

si h se toma suficientemente pequeño para que $|\frac{h}{2} w_i^j| < 1$ (basta tomar $h < \frac{2}{M_w}$) siendo M_w la cota superior de la función $w(x, t)$. análogamente, se puede comprobar que se mantiene la diagonal estrictamente dominante en la primera y última fila de la matriz.

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

Estabilidad de la discretización propuesta:

Relación entre Δt y h . Si se observa la i -ésima ecuación en (P_{ELDTx}) , el coeficiente de y_i^j en la derivada respecto al tiempo es $\frac{p_i^j}{\Delta t}$, coeficiente que debe prevalecer sobre los asociados a la discretización en espacio, $-\frac{2}{h^2} - v_i^j$, para garantizar que la evolución en tiempo esté bien considerada. Así, en cada tiempo t^j :

$$\frac{p_i^j}{\Delta t} > \left| -\frac{2}{h^2} - v_i^j \right| = \left| \frac{2}{h^2} + v_i^j \right|, 1 \leq i \leq n_x - 1, 1 \leq j \leq n_t.$$

Para garantizar esta condición es suficiente que:

$$\frac{m_l}{\Delta t} > \frac{2}{h^2} + M_v \Rightarrow \Delta t < \frac{h^2 m_l}{2 + M_v h^2},$$

siendo m_l y M_v el mínimo y el máximo de las funciones l y v , respectivamente. Esta condición puede demostrarse de forma más rigurosa y se conoce como condición de Courant. Supone una seria restricción como se verá en prácticas.

4.2.1 Problemas de contorno 1D.

Modelos evolutivos. Caso lineal

Estabilidad de la discretización propuesta:

Restricción sobre h . Si se observa de nuevo la i —ésima ecuación de (P_{ELDt_x}) , debe garantizarse que el término que integra la derivada segunda respecto al espacio, $\frac{1}{h^2}$, prevalece sobre el que incorpora la derivada primera, $\frac{w_i^j}{2h}$. Ello garantizará que ambas condiciones de contorno se puedan verificar suavemente. En particular, en cada tiempo t^j :

$$\frac{1}{h^2} > \left| \frac{w_i^j}{2h} \right|, 1 \leq i \leq n_x, 1 \leq j \leq n_t.$$

Para garantizar esta condición es suficiente que:

$$\frac{1}{h^2} > \frac{M_w}{2h}, \Rightarrow h < \frac{2}{M_w},$$

siendo M_w el máximo de la función w . Puede observarse que es la misma condición que la obtenida en la Práctica 2.

4.2.2 Práctica 4.

Implementación modelo lineal evolutivo

4.1 Elaborar la **función MATLAB `dfnle.m`** para resolver el problema (P_{NLE}) con CC generales. Considerar como **argumentos de entrada**:

- La estructura F , cuyos campos sean 4 funciones anónimas ' $l(x,t)$ ' ' $u(x,t)$ ', ' $v(x,t)$ ', ' $w(x,t)$ ' con los coeficientes $l(x,t)$, $u(x,t)$, $v(x,t)$ y $w(x,t)$, con argumentos vectores de discretización, x , t , y el exponente m .
- La estructura bi , que define las condiciones de contorno y la condición inicial. Tiene la misma estructura que la de los ejercicios anteriores, excepto:
 - $bi.ya(t)$ y $bi.yb(t)$ con argumento el vector de tiempos de discretización.
 - El intervalo temporal definido en $[bi.t0, bi.tf]$.
 - La condición inicial $bi.y0$, que es un vector de la misma dimensión de x .
- El escalar n_x indicando el número de pasos de discretización en espacio.
- El escalar n_t indicando el número de pasos de discretización en tiempo.

4.2.2 Práctica 4.

Implementación modelo lineal evolutivo

- Y como **argumentos de salida**:
- El vector x de puntos de discretización de la variable espacial.
- El vector t de puntos de discretización de la variable temporal.
- La matriz $Y \in M_{(n_t+1) \times (n_x+1)}$ conteniendo la solución aproximada.

4.2.3 Práctica 4.

Test académico para el modelo lineal evolutivo

4.2 Diseñar un test académico con solución exacta $y(x) = te^x$, con $(x, t) \in [0, 2] \times [1, 5]$, que permita verificar el algoritmo propuesto en el Ejercicio 3.7 y su implementación. Considerar funciones l, v, y, w en las condiciones del resultado de existencia y unicidad.

- Calcular el máximo error absoluto $\|y(x, t) - y_{aprox}(x, t)\|$, y analizar su evolución con respecto al tiempo: $\|y(x, t^j) - y^j(x)\|$, $1 \leq j \leq n_t$.
- Analizar la estabilidad del método para distintos valores de Δt y h .
- Escribir una función que permita calcular las normas $\|L^\infty((t_0, t_f); L^2(a, b))\|$ y $\|L^\infty((t_0, t_f); H^1(a, b))\|$ discretas para el error absoluto.
- Realizar la representación gráfica de la solución exacta frente a la aproximada para distintos valores de t .
- Representar gráficamente la solución aproximada en el intervalo $[0, 2] \times [1, 5]$.

4.2.3 Práctica 4.

Test académico para el modelo lineal evolutivo

Consideramos un **primer test lineal**:

$$\left\{ \begin{array}{l} I(x, t) \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + F\left(x, t, y(x, t), \frac{\partial y(x, t)}{\partial x}\right) = 0, \\ 0 \leq x \leq 2, 1 \leq t \leq 5, \\ y(x, 1) = y_0(x), \quad 0 \leq x \leq 2, \\ -\frac{\partial y(0, t)}{\partial x} + h_a y(0, t) = y_a(t), \quad 1 \leq t \leq 5, \\ \frac{\partial y(2, t)}{\partial x} + h_b y(2, t) = y_b(t), \quad 1 \leq t \leq 5. \end{array} \right.$$

Consideramos como **solución** $y(x, t) = te^x$. Tomemos $h_a = 1$, $h_b = 2$, $v(x, t) = \frac{1}{t}$, $w(x, t) = t$, $I(x, t) = 1$. En consecuencia:

$$\begin{aligned} F\left(x, t, y, \frac{\partial y}{\partial x}\right) &= u(x, t) + v(x, t) y(x, t) + w(x, t) \frac{\partial y}{\partial x}(x, t) \\ &= u(x, t) + \frac{1}{t} y(x, t) + t \frac{\partial y}{\partial x}(x, t). \end{aligned}$$

Cálculo de datos

Para el cálculo de $u(x, t)$ se calcula para $y(x, t) = te^x$:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} = e^x; \quad \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} = te^x \\ I(x, t) \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + f\left(x, t, y(x, t), \frac{\partial y(x, t)}{\partial x}\right) = 0 \Rightarrow \\ \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + u(x, t) + \frac{1}{t}y(x, t) + t\frac{\partial y}{\partial x}(x, t) = 0 \Rightarrow \\ u(x, t) = \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} - \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{1}{t}y(x, t) - t\frac{\partial y}{\partial x}(x, t) \\ = te^x - e^x - \frac{1}{t}te^x - t^2e^x = e^x(-t^2 + t - 2). \end{array} \right.$$

Mientras que las condiciones de contorno serán:

$$\begin{aligned} -\frac{\partial y(0, t)}{\partial x} + y(0, t) &= y_a(t), \quad 1 \leq t \leq 5 \Rightarrow y_a(t) = t - t = 0. \\ \frac{\partial y(2, t)}{\partial x} + 2y(2, t) &= y_b(t), \quad 1 \leq t \leq 5 \Rightarrow y_b(t) = 3te^2. \end{aligned}$$

4.2.3 Práctica 4.

Test académico para el modelo lineal evolutivo

Así $y(x, t) = te^x$ es solución del problema de contorno evolutivo:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial y(x, t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 y(x, t)}{\partial x^2} + e^x (-t^2 + t - 2) + \frac{1}{t} y(x, t) + t \frac{\partial y}{\partial x}(x, t) = 0, \\ x \in [0, 2], t \in [1, 5], \\ -\frac{\partial y(0, t)}{\partial x} + y(0, t) = 0, \quad 1 \leq t \leq 5, \\ \frac{\partial y(2, t)}{\partial x} + 2y(2, t) = 3te^2, \quad 1 \leq t \leq 5 \\ y(x, 1) = e^x. \end{array} \right.$$

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Iteración funcional

$$\begin{aligned} \frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = & \underbrace{\left(u^j(x) - \frac{\mu^j(x) y^{j-1}(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{u}^j(x)} \\ & + \left(v^j(x) (y^j)^m(x) + \frac{\mu^j(x)}{\Delta t} y^j(x) \right) \\ & + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx}, \end{aligned}$$

Algoritmo de iteración funcional

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Iteración funcional

$$\frac{d^2 y^j}{dx^2} = \tilde{u}^j + \left(v^j (y^j)^m + \frac{l^j}{\Delta t} y^j \right) + w^j \frac{dy^j}{dx}, 1 \leq j \leq n_t.$$

Algoritmo de iteración funcional: Conocido $(y^j)_k$, se construye

$$(y^j)_{k+1} = \tilde{\mathcal{F}}^j ((y^j)_k), \quad k \geq 0,$$

siendo

$$\begin{aligned} \tilde{\mathcal{F}}^j : C^2[a, b] &\rightarrow C^2[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \tilde{\mathcal{F}}^j(\hat{y}) = \tilde{y}, \text{ solución de} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \tilde{y}''(x) &= \tilde{u}^j(x) + \left(v^j(x) \hat{y}^{m-1}(x) + \frac{l^j(x)}{\Delta t} \right) \tilde{y}(x) \\ &\quad + w^j(x) \tilde{y}'(x), x \in [a, b], \text{ \& CC.} \end{aligned}$$

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Iteración funcional

Algoritmo de iteración funcional:

- Sea $(y^j)_0 \in C^2[a, b]$.
- Conocido el iterante $(y^j)_k \in C^2[a, b]$, se construye $(y^j)_{k+1} = \tilde{\mathcal{F}}^j((y^j)_k)$, la solución de:

$$(y^j)_{k+1}''(x) = \overbrace{\tilde{u}^j(x) + \left(v^j(x) (y^j(x))_k^{m-1} + \frac{f^j(x)}{\Delta t} \right)}^{\tilde{v}_k^j} (y^j)_{k+1}(x) + w^j(x) (y^j)'_{k+1}(x), x \in [a, b], \text{ \& CC.}$$

- Si $\| (y^j)_{k+1} - (y^j)_k \| \leq \varepsilon$ y/o $\| (y^j)_{k+1}'' - \left(\tilde{u}^j + v^j \left((y^j)_{k+1} \right)^m + \frac{f^j}{\Delta t} (y^j)_{k+1} + w^j (y^j)'_{k+1} \right) \| < \varepsilon$ entonces
 - $y^j(x) \simeq (y^j)_{k+1}(x)$;
 - en otro caso
 - $k = k + 1$.

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Algoritmo de Newton

$$\begin{aligned} \frac{d^2 y^j(x)}{dx^2} = & \underbrace{\left(u^j(x) - \frac{\mu^j(x) y^{j-1}(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{u}^j(x)} \\ & + \left(v^j(x) (y^j)^m(x) + \frac{\mu^j(x)}{\Delta t} y^j(x) \right) \\ & + w^j(x) \frac{dy^j(x)}{dx}, \end{aligned}$$

Algoritmo de Newton

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Algoritmo de Newton

Algoritmo de Newton: La solución es **un cero del operador**:

$$\begin{aligned}\tilde{\mathcal{G}}^j : C_{cc}^2[a, b] &\rightarrow C[a, b] \\ \hat{y} &\rightarrow \tilde{\mathcal{G}}^j(\hat{y}) = \tilde{y}, \text{ definido por}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\tilde{y}(x) = \hat{y}''(x) - \tilde{u}^j(x) - v^j(x)\hat{y}^m(x) - \frac{l^j(x)}{\Delta t}\hat{y}(x) \\ - w^j(x)\hat{y}'(x), x \in [a, b].\end{aligned}$$

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Algoritmo de Newton

Cálculo de la $D\tilde{\mathcal{G}}^j(\hat{y})$

$$\tilde{\mathcal{G}}^j(\hat{y}) = \hat{y}'' - \tilde{u}^j - v^j(\hat{y})^m - \frac{\mu^j}{\Delta t} \hat{y} - w^j \hat{y}'.$$

$$D\tilde{\mathcal{G}}^j(\hat{y})(r) = r'' - \left(m v^j(\hat{y})^{m-1} + \frac{\mu^j}{\Delta t} \right) r - w^j r'$$

$$\begin{aligned} 0 &= \tilde{\mathcal{G}}^j((y^j)_k) + D\tilde{\mathcal{G}}^j((y^j)_k) \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right) \\ \implies (y^j)_k'' - \tilde{u}^j - v^j((y^j)_k)^m - \frac{\mu^j}{\Delta t} (y^j)_k - w^j (y^j)_k' \\ &+ \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right)'' - \left(m v^j((y^j)_k)^{m-1} + \frac{\mu^j}{\Delta t} \right) \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right) \\ &- w^j \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right)' = 0. \end{aligned}$$

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Algoritmo de Newton

Algoritmo de Newton:

$$\begin{aligned} & (y^j)''_k - \tilde{u}^j - v^j ((y^j)_k)^m - \frac{\mu^j}{\Delta t} (y^j)_k - w^j (y^j)'_k \\ & + \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right)'' - \left(m v^j ((y^j)_k)^{m-1} + \frac{\mu^j}{\Delta t} \right) \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right) \\ & - w^j \left((y^j)_{k+1} - (y^j)_k \right)' = 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (y^j)''_{k+1}(x) &= \overbrace{\tilde{u}^j(x) + (1-m) v^j(x) ((y^j)_k)^m}^{\tilde{u}^j_k} \\ &+ \underbrace{\left(m v^j(x) ((y^j)_k)^{m-1} + \frac{\mu^j(x)}{\Delta t} \right)}_{\tilde{v}^j_k} (y^j)_{k+1} \\ &+ w^j(x) (y^j)'_{k+1}(x) \end{aligned}$$

4.3 Problemas de contorno 1D evolutivos no lineales.

Algoritmo de Newton

Algoritmo de Newton:

- Sea $(y^j)_0 \in C^2[a, b]$.
- Conocido el iterante $(y^j)_k \in C^2[a, b]$, se construye $(y^j)_{k+1} \in C^2_{cc}[a, b]$, $k \geq 0$, como la solución del problema:

$$(y^j)''_{k+1}(x) = \tilde{u}^j_k(x) + \tilde{v}^j_k(y^j)_{k+1} + w^j(x) (y^j)'_{k+1}(x) \text{ \& CC}$$

- Si $\| (y^j)_{k+1} - (y^j)_k \| \leq \varepsilon$ y/o $\| (y^j)''_{k+1} - \left(\tilde{u}^j + v^j \left((y^j)_{k+1} \right)^m + \frac{j}{\Delta t} (y^j)_{k+1} + w^j (y^j)'_{k+1} \right) \| < \varepsilon$ entonces
 - $y^j(x) \simeq (y^j)_{k+1}(x)$;
 - en otro caso
 - $k = k + 1$;
 - end

4.4 Práctica 4. Aplicación a un reactor evolutivo y decaimiento no lineal

4.3

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{1}{D} \frac{\partial c}{\partial t} - \frac{\partial^2 c}{\partial x^2} + \frac{U}{D} \frac{\partial c}{\partial x} + \frac{\gamma}{D} c^m = 0, \quad 0 < x < L, t \in [0, t_f], \\ -\frac{dc}{dx}(0, t) + \frac{U}{D} c(0, t) = \frac{U}{D} c_{in}, \quad t \in [0, t_f], \\ \frac{\partial c}{\partial x}(L, t) = 0, \quad t \in [0, t_f], \\ c(x, 0) = 0, \quad 0 < x < L, \end{array} \right.$$

siendo $m \in \mathbb{R}$, $m \geq 1$.

- Resuelve el problema anterior utilizando la función **dfnle.m** con decaimiento lineal y los valores $t_f = 25h$, $D = 2m^2/h$, $U = 2m/h$, $\gamma = 0,2$, $c_{in} = 100mol/m^3$, $L = 10m$.
- Representa gráficamente la solución aproximada para $t \in \{0,25, 2,5, 7,5, 25\}h$. Incluye también la gráfica del problema estacionario. Comparar el resultado con la gráfica B5.3a de [Caldwell].

4.4 Práctica 4. Aplicación a un reactor evolutivo y decaimiento no lineal

- Verificar numericamente la conservación de la masa en el reactor, representando gráficamente la norma $L^\infty(0, L)$ discreta del residuo de la EDO frente al tiempo.
- Cálculo la norma $L^\infty(0, t_f; H^1(0, L))$ del residuo de la EDP.
- Aplicar la función **dfnle.m** al modelo con decaimiento no lineal y: $D = 1m^2/h$, $U = 1m/h$, $\gamma = 0,2$, $c_{in} = 100mol/m^3$, $L = 10m$, $m = 2$, $h = 0,25m$. Representar la solución con `contourf`.