

# Lista 4

## Introdução à Análise Numérica

### Solução numérica de EDOs

Lucas Emanuel Resck Domingues

12 de novembro de 2020

4. (a) A função que constrói uma aproximação da solução utilizando do método Forward Euler foi implementada e pode ser vista no Apêndice A.

O intervalo de integração é particionado em  $N$  intervalos de comprimento igual a  $h$ , e o método é calculado em cada ponto da partição utilizando o método Forward Euler. Ao final, um gráfico do valor exato e do valor aproximado da função no intervalo especificado é exibido.

O cálculo do valor exato é obtido resolvendo a EDO de forma analítica: podemos ver que a solução será a exponencial de uma matriz, que pode ser facilmente calculada com o uso da diagonalização. De forma bastante resumida, se  $x_0 = \{c_1, c_2\}$  e  $A$  é tal que  $x'(t) = Ax(t)$ , então

$$\begin{aligned}x(t) &= e^{At}x(0) \\&= Pe^{Dt}P^{-1}x(0) \\&= \begin{pmatrix} c_1 e^{-1000*t} + \frac{c_2}{1000} (e^{-t/10} - e^{-1000*t}) \\ c_2 e^{-t/10} \end{pmatrix}\end{aligned}$$

- (b) As Figuras 1, 2 e 3 exibem os resultados da aproximação para diferentes valores de  $h$ , com intervalo de integração  $[0, 1]$  e condição inicial  $x(0) = \{1, 1\}$ . Nas Figuras, também vemos os erros na norma infinito, entre aproximação e valor exato, além de uma comparação no gráfico. Observamos que a solução para a segunda coordenada,  $x_2$ , sempre fica boa, enquanto a solução para  $x_1$  só fica boa para  $h < 0.002$ .

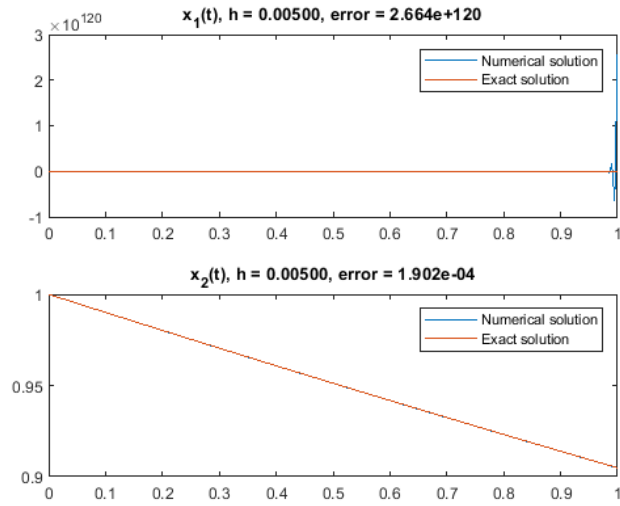


Figura 1: Aproximação pelo método Forward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.005$ , no intervalo  $[0, 1]$ , com  $x(0) = \{1, 1\}$ . O erro calculado é a norma infinito entre as soluções.

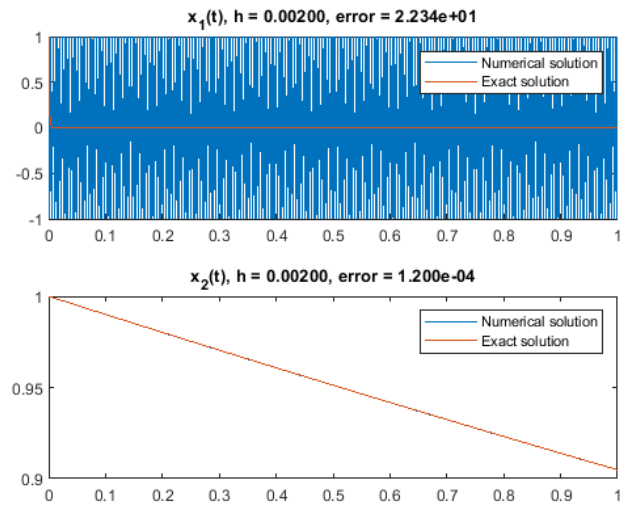


Figura 2: Aproximação pelo método Forward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.002$ , no intervalo  $[0, 1]$ , com  $x(0) = \{1, 1\}$ .

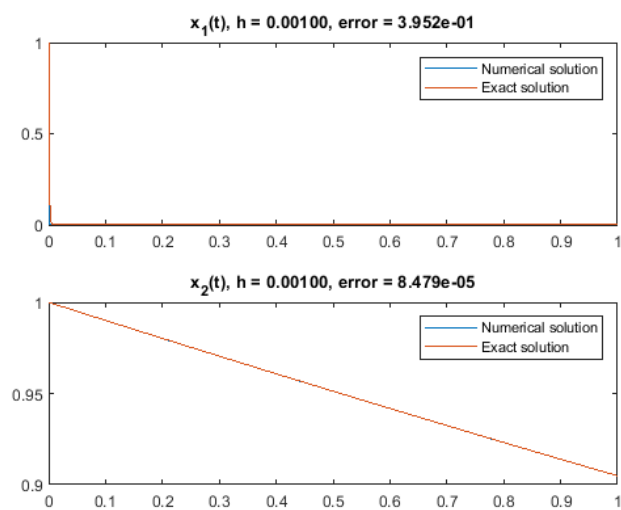


Figura 3: Aproximação pelo método Forward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.001$ , no intervalo  $[0, 1]$ , com  $x(0) = \{1, 1\}$ .

No nosso problema, temos  $x' = Ax$ , com  $\text{Re}(\lambda) < 0$ , sendo  $\lambda$  autovalor de  $A$ . De fato,  $\lambda_1 = -1000 < 0, \lambda_2 = -1/10 < 0$ . Sabemos que o domínio de estabilidade do método Forward Euler é dado por  $\{z \in \mathbb{C} : |r(z)| = |1+z| < 1\}$ . Para que o método numérico reproduza a dinâmica da solução, devemos ter

$$\begin{aligned} & |r(\lambda h)| < 1 \\ \Rightarrow & |1 + \lambda h| < 1 \\ \Rightarrow & \begin{cases} |1 - 1000h| < 1 \\ \left|1 - \frac{1}{10}h\right| < 1 \end{cases} \\ \Rightarrow & 0 < h < 0.002 \end{aligned}$$

Conclusão: o método só reproduz a dinâmica da solução exata quando  $h < 0.002$ , o que pode ser verificado nos resultados numéricos.

- (c) O método Backward Euler foi implementado e seu código pode ser visualizado no Apêndice B.

O algoritmo é muito semelhante àquele do método Forward Euler. A principal diferença é o cálculo de  $x_{k+1}$  a partir de  $x_k$ . No método Forward Euler, isso é direto. Porém, agora, com o Backward Euler, temos:

$$\begin{aligned} x_{k+1} &= x_k + f(t_{k+1}, x_{k+1})h \\ \Rightarrow x_{k+1} &= x_k + Ax_{k+1}h \\ \Rightarrow (I - Ah)x_{k+1} &= x_k \\ \Rightarrow Mx_{k+1} &= x_k \end{aligned}$$

Isso é um sistema linear  $2 \times 2$  a ser resolvido. Acredite, a matriz é diagonalmente dominante, e isso é fácil de ser verificado. O algoritmo do Apêndice B implementa o método de Seidel para sua resolução.

As Figuras 4, 5, 6 e 7 exibem os resultados da aproximação para diferentes valores de  $h$ , com intervalo de integração  $[0, 1]$  e condição inicial  $x(0) = \{1, 1\}$ . Nas Figuras, também vemos os erros na norma infinito, entre aproximação e valor exato, além de uma comparação no gráfico. Observamos que a solução para as duas coordenadas,  $x_1$  e  $x_2$ , ficam boas, para qualquer valor de  $h$ .

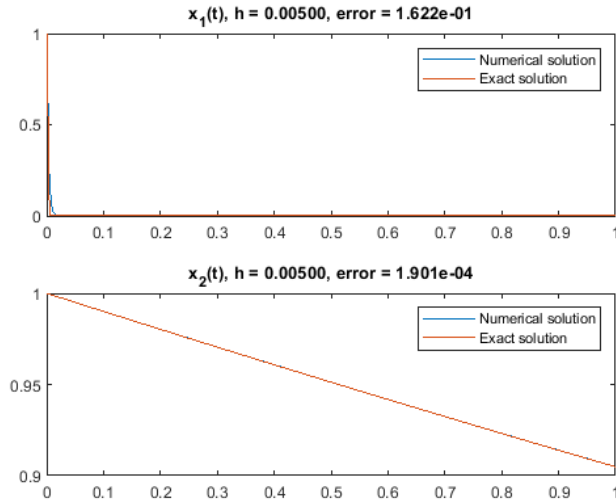


Figura 4: Aproximação pelo método Backward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.005$ .

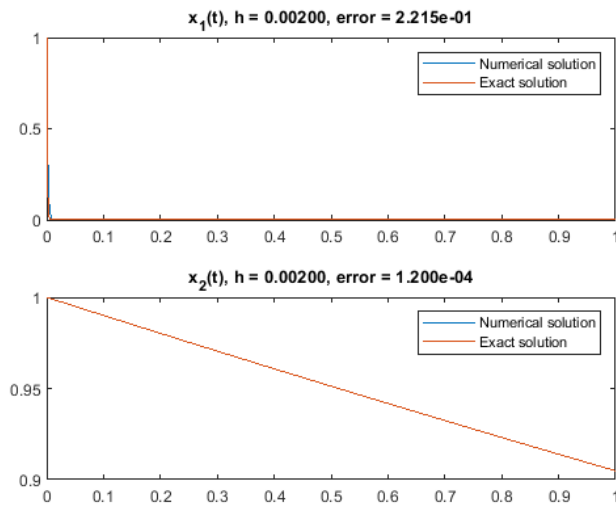


Figura 5: Aproximação pelo método Backward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.002$ .

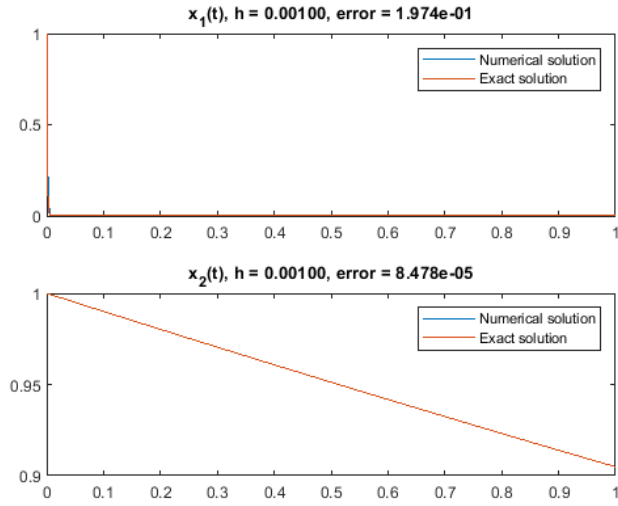


Figura 6: Aproximação pelo método Backward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.001$ .

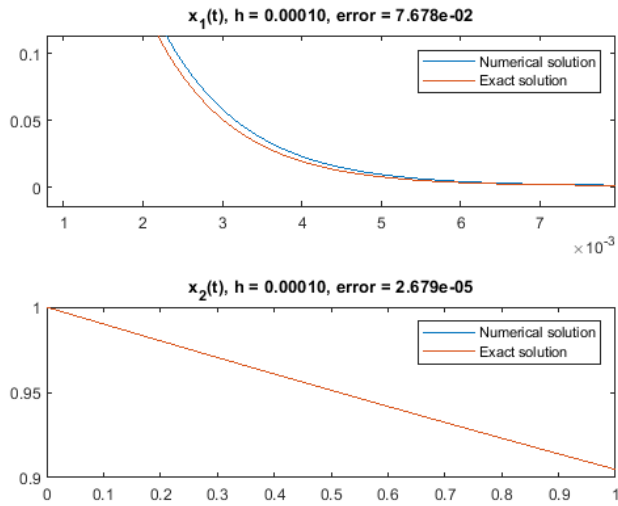


Figura 7: Aproximação pelo método Backward Euler (em azul) e solução exata (em laranja), para  $h = 0.0001$ .

Verificamos que o desempenho do método Backward Euler é bem melhor. Isso se dá, entre outras coisas, pelo fato de que o domínio de estabilidade desse método é (infinitamente) melhor. Ele é:

$$\begin{aligned}
 & |r(\lambda h)| < 1 \\
 \Rightarrow & \left| \frac{1}{1 - \lambda h} \right| < 1 \\
 \Rightarrow & \left\{ \begin{aligned} & \left| \frac{1}{1 + 1000h} \right| < 1 \\ & \left| \frac{1}{1 + \frac{1}{10}h} \right| < 1 \end{aligned} \right. \\
 \Rightarrow & h > 0
 \end{aligned}$$

Ou seja, qualquer que seja  $h$ , temos um método A-estável.

6. (a) A função que implementa o método RK4 clássico para aproximar a solução da EDO pode ser conferida no Apêndice C.

O método de Runge-Kutta foi implementado de forma semelhante aos métodos anteriores, no que diz respeito ao cálculo do número de iterações e da atualização da solução numérica. A diferença é a função que é utilizada para a aproximação numérica, própria deste método. A função também compara as soluções exata e aproximada em um gráfico, além de exibir o erro (na norma infinito) entre as soluções. O resultado da execução da função para  $h = 0.5$ ,  $T = 20$ ,  $k = 0.01$ ,  $a = 70$ ,  $b = 50$  pode ser conferido na Figura 8.

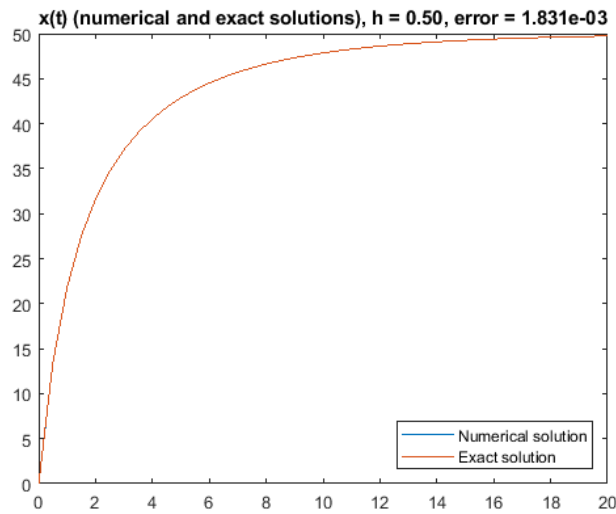


Figura 8: Soluções exata e numérica (RK4 clássico) da função  $x$ .

- (b) O programa foi testado para diferentes valores de  $T$ , e as comparações entre os valores exato e numérico podem ser conferidas nas Figuras 9, 10 e 11.



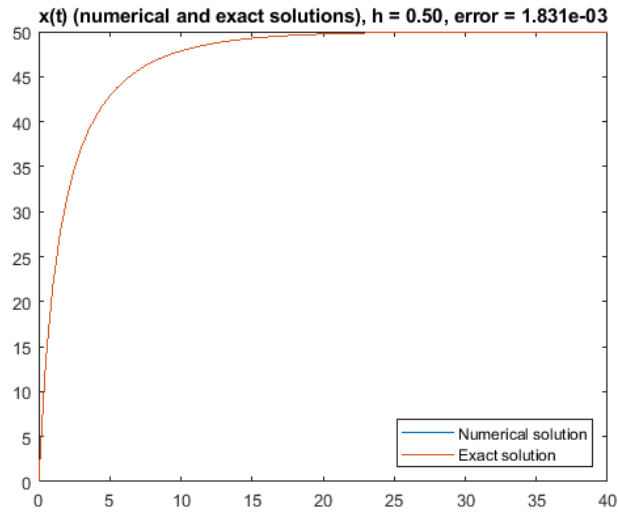


Figura 9: Soluções exata e numérica (RK4 clássico) da função  $x$ .

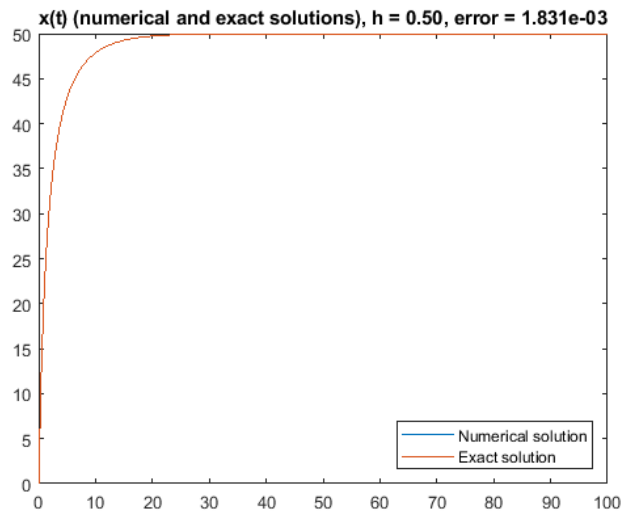


Figura 10: Soluções exata e numérica (RK4 clássico) da função  $x$ .

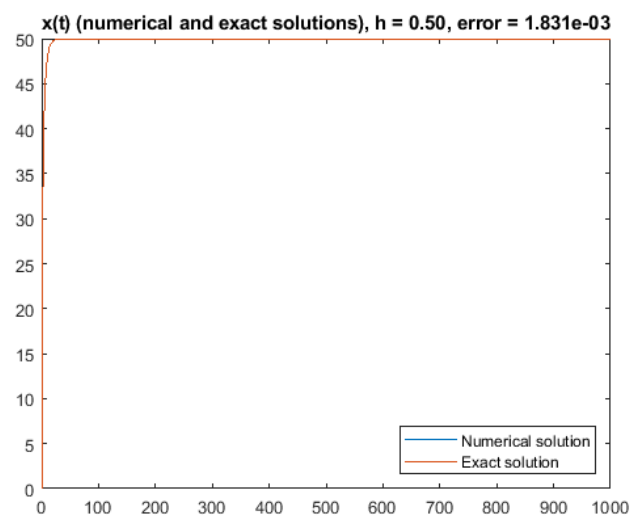


Figura 11: Soluções exata e numérica (RK4 clássico) da função  $x$ .

Observamos que não foi necessário ajustar o parâmetro  $h$  para que houvesse convergência, deixando-o como  $h = 0.5$  anteriormente dado. Vemos que a solução numérica aproxima muito bem a solução real, em todos esses casos.

- (c) Observamos através dos gráficos que o método RK4 reproduz o comportamento assintótico da solução exata. Portanto, concluímos que, sim, existe valor fixo de  $h$  que satisfaz isso. No nosso caso, bastou  $h = 0.5$ .

## A Forward Euler

Código em Matlab para o exercício 4. Também pode ser conferido [neste link](#).

```
function [t, x] = forward_euler_4(h, t_0, T, x_0)
    % Approximate the solution with Forward Euler method.
    % Examples:
        % [t, x] = forward_euler_4(0.0001, 0, 1, [1;1]);
        % [t, x] = forward_euler_4(0.01, 0, 1, [1;1]);
    x = [x_0];
    t = [t_0];
    N = floor((T - t_0)/h);
    for k = 1:N
        x_k_old = x(:, end);
        t_k_old = t(end);
        x_k = x_k_old + f(x_k_old)*h;
        x = [x, x_k];
        t_k = t_0 + k*h;
        t = [t, t_k];
    end
    plot_solutions(t, x, x_0, h)
end

function result = f(x)
    % Calculate f.
    A = [-1000, 1; 0, -1/10];
    result = A*x;
end

function plot_solutions(t, x, x_0, h)
    % Plot the exact and numerical solutions.
    y1 = x(1, :);
    y2 = x(2, :);
    y = exact_x(t, x_0);
    tiledlayout(2,1)

    % Plot the first coordinate
    nexttile
    plot(t, y1)
    hold on
    plot(t, y(1, :))
    hold off
    legend({'Numerical_solution', 'Exact_solution'}, ...
        'Location', 'northeast')
    error_1 = (norm(y1 - y(1, :)));
    title(sprintf('x_1(t), h=%0.5f, error=%0.3e', h, error_1))
```

```

    % Plot the second coordinate
    nexttile
    plot(t,y2)
    hold on
    plot(t, y(2, :))
    hold off
    legend({'Numerical_solution', 'Exact_solution'}, ...
        'Location', 'northeast')
    error_2 = (norm(y2 - y(2, :)));
    title(sprintf('x_2(t), h=%0.5f, error=%0.3e', h, error_2))
end

function x = exact_x(t, x_0)
    % Calculate the exact value of x(t).
    c_1 = x_0(1);
    c_2 = x_0(2);
    x_1 = c_1*exp(-1000*t) + c_2*(exp(-t/10)/1000 - exp(-1000*t)/1000);
    x_2 = c_2*exp(-t/10);
    x = [x_1; x_2];
end

```

## B Backward Euler

Código em Matlab para o exercício 4. Também pode ser conferido [neste link](#).

```

function [t, x] = backward_euler_4(h, t_0, T, x_0)
    % Approximate the solution with Backward Euler method.
    % Examples:
    % [t, x] = backward_euler_4(0.0001, 0, 1, [1;1]);
    % [t, x] = backward_euler_4(0.01, 0, 1, [1;1]);
    x = [x_0];
    t = [t_0];
    N = floor((T - t_0)/h);
    for k = 1:N
        x_k_old = x(:, end);
        t_k_old = t(end);
        x_k = seidel(x_k_old, 10^-3, h);
        x = [x, x_k];
        t_k = t_0 + k*h;
        t = [t, t_k];
    end
    plot_solutions(t, x, x_0, h)
end

```

```

function x = seidel(b, eps, h)
    % Solve linear system with Seidel method.
    x = zeros(2, 1);
    err = 1 + eps;
    x_old = x;
    C = [0, h/(1+1000*h); 0, 0];
    d = b ./ [1+1000*h; 1+1/10*h];
    while err > eps
        x = C*x_old + d;
        err = norm(x - x_old, 'inf')/norm(x_old, 'inf');
        x_old = x;
    end
end

function plot_solutions(t, x, x_0, h)
    % Plot the exact and numerical solutions.
    y1 = x(1, :);
    y2 = x(2, :);
    y = exact_x(t, x_0);
    tiledlayout(2,1)

    % Plot the first coordinate
    nexttile
    plot(t, y1)
    hold on
    plot(t, y(1, :))
    hold off
    legend({'Numerical_solution', 'Exact_solution'}, ...
        'Location', 'northeast')
    error_1 = (norm(y1 - y(1, :)));
    title(sprintf('x_1(t), h=%0.5f, error=%0.3e', h, error_1))

    % Plot the second coordinate
    nexttile
    plot(t, y2)
    hold on
    plot(t, y(2, :))
    hold off
    legend({'Numerical_solution', 'Exact_solution'}, ...
        'Location', 'northeast')
    error_2 = (norm(y2 - y(2, :)));
    title(sprintf('x_2(t), h=%0.5f, error=%0.3e', h, error_2))
end

function x = exact_x(t, x_0)
    % Calculate the exact value of x(t).

```

```

c_1 = x_0(1);
c_2 = x_0(2);
x_1 = c_1*exp(-1000*t) + c_2*(exp(-t/10)/1000 - exp(-1000*t)/1000);
x_2 = c_2*exp(-t/10);
x = [x_1; x_2];
end

```

## C Runge-Kutta 4 clássico

Código em Matlab para o exercício 6. Também pode ser conferido [neste link](#).

```

function x = rk4_6(h, T, k, a, b)
% Calculate the Runge-Kutta fourth-order method
% Example:
% x = rk4_6(0.5, 20, 0.01, 70, 50);
x_0 = 0;
t_0 = 0;
x = [x_0];
t = [t_0];
N = floor((T - 0)/h);
for i = 1:N
    x_i_old = x(end);
    k_1 = f(x_i_old, k, a, b);
    k_2 = f(x_i_old + h/2*k_1, k, a, b);
    k_3 = f(x_i_old + h/2*k_2, k, a, b);
    k_4 = f(x_i_old + h*k_3, k, a, b);
    phi = 1/6*(k_1 + 2*k_2 + 2*k_3 + k_4);
    x_i = x_i_old + h*phi;
    x = [x, x_i];
    t_i = t_0 + i*h;
    t = [t, t_i];
end
plot_solutions(t, x, h);
end

```

```

function y = f(x, k, a, b)
% Calculate f.
y = k*(a - x)*(b - x);
end

```

```

function plot_solutions(t, x, h)
% Plot the exact and numerical solutions.
plot(t, x);
hold on;
plot(t, exact_x(t));

```

```

hold off;
error = norm(x - exact_x(t), 'inf');
title(...
    sprintf(...
        'x(t) (numerical and exact solutions), h = %0.2f, error = %0.3e', ...
        h, error))
legend({'Numerical_solution', 'Exact_solution'}, ...
    'Location', 'southeast')
end

function x = exact_x(t)
    % Calculate the exact value of x(t).
    x = 350*(1 - exp(-0.2*t))./(7 - 5*exp(-0.2*t));
end

```