ĐẠI HỌC QUỐC GIA HÀ NỘI

TRƯỜNG ĐẠI HỌC CÔNG NGHỆ



LẬP TRÌNH CÁC THUẬT TOÁN PHƯƠNG PHÁP TÍNH

Bài tập:

Xây dựng các chương trình thuật toán trong phương pháp tính để giải quyết các bài tập bằng ngôn ngữ lập trình Python

Giảng viên giảng dạy: Thầy Lê Phê Đô

Người thực hiện:

Lê Trung Kiên 21021602

K66-ĐACLC2

Khái quát

Đây là nhiệm vụ liên quan đến thi cuối kì: Lập trình các phương pháp đại số đã học trong chương trình để giải quyết các bài toán, cụ thể là các bài có đuôi là đuôi của mã sinh viên (số cuối mã sinh viên là "2").

Chương trình được lập trình trên nền tảng Google Colab, để chạy được, có thể mở file đính kèm đuôi .ipynb trên Google Colab để chạy. Trong file code, em đã phân chia các phần từ to đến nhỏ, từ chương đến các dạng, các bài và được đánh tiêu đề rất rõ ràng, đồng thời có cả ảnh đề bài.

Trong quá trình lập trình, em đã comment# giải thích chi tiết trong từng đoạn code và đồng thời kết quả cũng được in ra ngay phía dưới đoạn code. Có một số bài ở chương 7 kết quả là bảng thống kê, vì bảng hơi to so với chiều rộng khổ giấy nên nó bị nhảy dòng. Để kiểm tra lại kết quả thầy có thể chạy lại đoạn code để kiểm chứng ạ

Ở trang tiếp theo là trình bày toàn bộ đề bài + codes theo từng chương của em a!

#Thư viện

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math
import sympy as sp
from tabulate import tabulate
```

#CHƯƠNG 2: CÁC PP LẶP GIẢI PT

Phương pháp chia đôi

Bài 2

2. Let $f(x) = 3(x+1)(x-\frac{1}{2})(x-1)$. Use the Bisection method on the following intervals to find p_3 . **a.** [-2, 1.5] **b.** [-1.25, 2.5]

```
import numpy as np
F = lambda x: 3 * (x + 1) * (x - 1/2) * (x - 1)
eps = 1e-10
#n: so lan lap
def Bisection method(a, b, n, eps):
  cnt = 0
 while(1):
    p = (a + b) / 2
    if abs(F(p)) < eps:
     return p, cnt
    elif F(a) * F(p) < 0:
      b = p
    else:
      a = p
    cnt+=1
\#Cau\ a\ [a,\ b] = [-2,\ 1.5]
res, cnt = Bisection_method(-2, 1.5, 3, eps)
print('Giá trị nghiệm xâp xỉ là: ', res)
print('So lan lap: ', cnt)
\#Cau\ b\ [a,\ b] = [-1.25,\ 2.5]
res, cnt = Bisection method(-1.25, 2.5, 3, eps)
print('Giá tri nghiêm xâp xi là: ', res)
print('So lan lap: ', cnt)
Giá trị nghiệm xâp xỉ là: -0.9999999999890861
So lan lap: 36
```

```
Giá trị nghiệm xâp xỉ là: 1.0000000000218279
So lan lap: 34
```

Bài 12

12. Find an approximation to $\sqrt{3}$ correct to within 10^{-4} using the Bisection Algorithm. [*Hint:* Consider $f(x) = x^2 - 3$.]

```
import numpy as np
# căn 3 ~ 1.7, ta chọn đoạn [1, 2]
a = 1
b = 2
eps = 1e-10
F = lambda x: x** 2 - 3
def bisection(a, b, eps):
  p \text{ old} = 0
  cnt = 0
 while (True):
    p = (a + b) / 2
    if(abs(p - p_old)/abs(p) < eps):
      break
    else:
      p \text{ old} = p
    if \overline{F}(a) * F(p) < 0:
      b = p
    else:
      a = p
    cnt+=1
  return p, cnt
res, cnt = bisection(a, b, eps)
print('Kêt quả chính xác: ', np.sqrt(3))
print('Kêt quả xâp xi: ', res)
print('Sô'lân lăp: ', cnt)
print('Error', np.abs(res - np.sqrt(3)))
Kêt quả chính xác: 1.7320508075688772
Kêt quả xâp x1: 1.7320508075645193
Số′lân lặp: 32
Error 4.3578474162586645e-12
```

PHƯƠNG PHÁP ĐIỂM BẤT ĐỘNG

1. Use algebraic manipulation to show that each of the following functions has a fixed point at p precisely when f(p) = 0, where $f(x) = x^4 + 2x^2 - x - 3$.

a.
$$g_1(x) = (3 + x - 2x^2)^{1/4}$$
 b. $g_2(x) = \left(\frac{x + 3 - x^4}{2}\right)^{1/2}$

c.
$$g_3(x) = \left(\frac{x+3}{x^2+2}\right)^{1/2}$$
 d. $g_4(x) = \frac{3x^4+2x^2+3}{4x^3+4x-1}$

- 2. a. Perform four iterations, if possible, on each of the functions g defined in Exercise 1. Let $p_0 = 1$ and $p_{n+1} = g(p_n)$, for n = 0, 1, 2, 3.
 - b. Which function do you think gives the best approximation to the solution?

```
#khoi tao
p0 = 1
F = lambda x: x^{**} 4 + 2 * x^{**} 2 - x - 3
q1 = lambda x: (3 + x - 2* x** 2)** (1/4)
g2 = lambda x: ((x + 3 - x** 4)/2)** (1/2)
g3 = lambda x: ((x + 3)/(x**2 + 2)/2)**(1/2)
g4 = lambda x: (3* x** 4 + 2* x** 2 + 3) / (4* x** 3 + 4* x - 1)
def fixed point iteration(p0, g, n = 4):
  for i in range (4):
    p = g(p0)
    p0 = p
  return p
res1 = fixed point iteration(p0, g1)
res2 = fixed point iteration(p0, q2)
res3 = fixed point iteration(p0, q3)
res4 = fixed point iteration(p0, g4)
print('Nghiêm xâp xi sau 4 lân lăp')
print('Cau a:')
print('g1: ', res1)
print('Sai so: ', abs(F(res1)))
print()
print('Cau b: ')
print('g2: ', res2)
print('Sai so: ', abs(F(res2)))
print()
print('Cau c: ')
print('g3: ', res3)
print('Sai so: ', abs(F(res3)))
print()
```

```
print('Cau d: ')
print('g4: ', res4)
print('Sai so: ', abs(F(res4)))
print()
print('Dua vào kiêm tra F(p), ta thâý phương trình d cho xâp xi tôt
nhât')
Nghiệm xâp xỉ sau 4 lân lặp
Cau a:
q1: 1.1078205295102599
Sai so: 0.14710524433896754
Cau b:
g2: 0.9875064291508866
Sai so: 1.0862140575309671
Cau c:
g3: 0.8421732238188103
Sai so: 1.9206180427968524
Cau d:
q4: 1.124123029704334
Sai so: 1.7141843500212417e-13
Dựa vào kiểm tra F(p), ta thấy phương trình d cho xấp xỉ tốt nhất
```

Bài 12

12. For each of the following equations, use the given interval or determine an interval [a, b] on which fixed-point iteration will converge. Estimate the number of iterations necessary to obtain approximations accurate to within 10⁻⁵, and perform the calculations.

```
a. 2 + \sin x - x = 0 use [2, 3] 

b. x^3 - 2x - 5 = 0 use [2, 3] 

c. 3x^2 - e^x = 0 

d. x - \cos x = 0
```

```
#khoi tao
a = 2
b = 3
eps = 1e-10

g1 = lambda x: 2 + np.sin(x)
g2 = lambda x: (2* x + 5)** (1/ 3)
g3 = lambda x: np.log(3 * x** 2)
g4 = lambda x: np.cos(x)

def fixed_point_iteration(a, b, g, eps):
    p_old = (a + b)/ 2
    cnt = 0
    while (True):
```

```
p = g(p \text{ old})
    if(abs(p - p old) / abs(p) < eps):
      break
    else:
      p \text{ old} = p
    cnt+=1
  return np.round(p, 10), cnt
print('Cau a: ')
res, count = fixed_point_iteration(a, b, g1, eps)
print('Ket qua xap xi: ', res)
print('So lan lap: ', count)
print()
print('Cau b: ')
res, count = fixed_point_iteration(a, b, g2, eps)
print('Ket qua xap xi: ', res)
print('So lan lap: ', count)
print()
print('Cau c: ')
res, count = fixed_point_iteration(a, b, g3, eps)
print('Ket qua xap xi: ', res)
print('So lan lap: ', count)
print()
print('Cau d: ')
res, count = fixed point iteration(a, b, g4, eps)
print('Ket qua xap xi: ', res)
print('So lan lap: ', count)
Cau a:
Ket qua xap xi: 2.5541959529
So lan lap: 108
Cau b:
Ket qua xap xi: 2.0945514816
So lan lap: 12
Cau c:
Ket qua xap xi: 3.7330790283
So lan lap: 35
Cau d:
Ket qua xap xi: 0.7390851332
So lan lap: 55
```

PHƯƠNG PHÁP LẶP NEWTON, ĐIỂM SAI, DÂY CUNG

2. Let $f(x) = -x^3 - \cos x$ and $p_0 = -1$. Use Newton's method to find p_2 . Could $p_0 = 0$ be used?

```
import sympy as sp
#find p2
p0 = -1
x = sp.symbols('x')
F = -x^{**} 3 - sp.cos(x)
eps = 1e-10
cnt = 0
#n: so lan lap
def Newton method(p0, F, n, eps):
  cnt = 0
 while(1):
    if sp.diff(F, x, 1).subs(x, p0).evalf() == 0:
      return 'Error!'
    p = p0 - F.subs(x, p0).evalf() / sp.diff(F, x, 1).subs(x, p0)
p0).evalf()
    if (abs(p - p0)/ abs(p) < eps):
      return p, cnt
    p0 = p
    cnt+=1
p2, cnt = Newton method(p0, F, 2, eps)
print('Câu a')
print('Giá trị của nghiệm xâp xỉ = ', p2)
print('Sô´lân`lăp: ', cnt)
print()
\#Kiem\ tra\ voi\ p0=0
p\theta = 0
print('Câu b')
print('Kiêm tra với p0 = 0')
if Newton method(p0, F, 2, eps) == 'Error!':
  print('Không dùng được vì f'(p0) = 0 hoặc f(p0).f''(p0) < 0')
else:
  p2, cnt= Newton method(p0, F, 2, eps)
  print('Giá trị của p2 = ', p2)
  print('Sô´lân lặp: ', cnt)
Giá tri của nghiêm xâp xi = -0.865474033101614
Số lân lặp: 4
Câu b
Kiêm tra với p0 = 0
Không dùng được vì f'(p0) = 0 hoặc f(p0).f''(p0) < 0
```

12. Use all three methods in this Section to find solutions to within 10^{-7} for the following problems.

```
a. x^2 - 4x + 4 - \ln x = 0 for 1 \le x \le 2 and for 2 \le x \le 4

b. x + 1 - 2\sin \pi x = 0 for 0 \le x \le 1/2 and for 1/2 \le x \le 1
```

```
import sympy as sp
eps = 1e-10
x = sp.Symbol('x')
F1 = x^{**2} - 4^*x + 4 - sp.log(x)
F2 = x+1 - 2*sp.sin(sp.pi * x)
def Newton method(p0, F, eps):
  cnt = 0
  while(1):
    p = p0 - F.subs(x, p0).evalf() / sp.diff(F, x, 1).subs(x, p0)
p0).evalf()
    if abs(p - p0)/abs(p) < eps:
      return p, cnt
    cnt+=1
    p0 = p
def Secant method(f, x0, x1, eps):
    cnt = 0
    while(1):
        f x0 = f.subs(x, x0).evalf()
        f x1 = f.subs(x, x1).evalf()
        x n = x1 - f x1 * (x1 - x0) / (f x1 - f x0)
        if abs(x n - x1) < eps:
            return x n, cnt
        cnt+=1
        x0 = x1
        x1 = x n
def false position(f, a, b, eps):
    x = sp.Symbol('x')
    cnt = 0
    while(1):
        f a = f.subs(x, a).evalf()
        f_b = f.subs(x, b).evalf()
        # Áp dung công thức phương pháp dây cung
        x \text{ next} = (a*f b - b*f a) / (f b - f a)
        f \times next = f.subs(x, x next).evalf()
        if abs(f x next) < eps:
            return x_next, cnt
        cnt+=1
        if f_a * f_x_next < 0:
            b = x next
```

```
else:
            a = x next
print('Câu a')
\# print('F1 = x^2 - 4x + 4 - lnx')
print(' - x thuoc [1, 2]')
print('Newton method: ', Newton method(1.5, F1, eps)[0])
print('Sô'lân lăp: ', Newton method(1.5, F1, eps)[1])
print('Secant method: ', Secant_method(F1, 1, 2, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', Secant method(F1, 1, 2, eps)[1])
print('False position method: ', false position(F1, 1, 2, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', false_position(F1, 1, 2, eps)[1])
print()
print(' - x thuoc [2, 4]')
print('Newton method: ', Newton_method(3, F1, eps)[0])
print('Sô´lân lăp: ', Newton method(3, F1, eps)[1])
print('Secant method: ', Secant_method(F1, 2, 4, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', Secant method(F1, 2, 4, eps)[1])
print('False position method: ', false position(F1, 2, 4, eps)[0])
print('Sô'lân lăp: ', false position(F1, 2, 4, eps)[1])
print()
print('Câu b')
\# print('F2 = x + 1 - 2sin(pi.x)')
print(' - x thuoc [0, 1/2]')
print('Newton method: ', Newton_method(0.25, F2, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', Newton_method(0.25, F2, eps)[1])
print('Secant method: ', Secant method(F2, 0, 1/2, eps)[0])
print('Sô'lân lặp: ', Secant_method(F2, 0, 1/2, eps)[1])
print('False position method: ', false_position(F2, 0, 1/2, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', false position(\overline{F2}, 0, 1/2, eps)[1])
print()
print(' - x thuoc [1/2, 1]')
print('Newton method: ', Newton_method(0.75, F2, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', Newton_method(0.75, F2, eps)[1])
print('Secant method: ', Secant_method(F2, 1/2, 1, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', Secant_method(F2, 1/2, 1, eps)[1])
print('False position method: ', false_position(F2, 1/2, 1, eps)[0])
print('Sô´lân lặp: ', false_position(F2, 1/2, 1, eps)[1])
Câu a
- x thuoc [1, 2]
Newton method:
               1.41239117202388
Số'lân lặp: 4
Secant method: 1.41239117202388
```

```
Số'lân lặp: 7
False position method: 1.41239117205790
Số′lân lặp: 15
- x thuoc [2, 4]
Newton method: 3.05710354999474
Số'lân lăp: 3
Secant method: 3.05710354999474
Số'lân lặp: 8
False position method: 3.05710354994707
Số lân lăp: 23
Câu b
- x thuoc [0, 1/2]
Newton method: 0.206035119570966
Số lân lăp: 4
Secant method: 0.206035119570966
Số'lân lặp: 8
False position method: 0.206035119575608
Số lân lặp: 14
- x thuoc [1/2, 1]
Newton method: 0.681974808738647
Số'lân lặp: 4
Secant method: 0.681974808738647
Số'lân lặp: 7
False position method: 0.681974808725777
Số'lân lặp: 19
```

Bài 22

22. Use Maple to determine how many iterations of Newton's method with $p_0 = \pi/4$ are needed to find a root of $f(x) = \cos x - x$ to within 10^{-100} .

```
from mpmath import mp

# Thiê't lập độ chính xác cho tính toán
mp.dps = 100

# Phương trình câ`n gia'i
def f(x):
    return mp.cos(x) - x

# Đạo hàm cu'a hàm sô' f
def f_prime(x):
    return -mp.sin(x) - 1

# Điê'm bă't đâ`u
x0 = mp.pi / 4
```

```
# Độ chính xác mong muố n
tolerance = mp.power(10, -100)

# Số lâ n lặp
num_iterations = 0

# Áp dụng phương pháp Newton
while(1):
    x_next = x0 - f(x0) / f_prime(x0)
    num_iterations += 1

if mp.fabs(x_next - x0)/ mp.fabs(x_next) < tolerance:
    break

x0 = x_next
print("Số lân lặp cân thiết:", num_iterations)
Số lân lặp cân thiết: 7</pre>
```

#CHƯƠNG 3: GIẢI HPT

KHỬ GAUSS

```
import numpy as np
def gauss jordan elimination(A, b):
    n = len(b)
    # Nô'i ma trân A và vector b thành ma trân tô'ng hợp [A | b]
    augmented matrix = np.hstack((A.astype(float),
np.expand dims(b.astype(float), axis=1)))
    # Quá trình khư'
    for i in range(n):
        # Chon pivot
        pivot row = i
        for j in range(i + 1, n):
            if abs(augmented matrix[j, i]) >
abs(augmented_matrix[pivot_row, i]):
                pivot row = j
        # Hoán đô'i hàng đê' đưa pivot vê` vị trí chính giữa
        augmented_matrix[[pivot_row, i]] = augmented_matrix[[i,
pivot row]]
        # Chia hàng pivot cho giá tri cu'a pivot đê' đưa vê` 1
        pivot value = augmented matrix[i, i]
        augmented matrix[i] /= pivot value
        # Loại bo' phâ`n tư' pivot từ các hàng khác
```

```
for j in range(n):
            if j != i:
                factor = augmented_matrix[j, i]
                augmented matrix[j] -= factor * augmented matrix[i]
    # Tra' vê` ma trân kê't qua'
    return augmented_matrix[:, :-1]
# Ví du:
A = np.array([[1, 2, 3],
              [4, 5, 6],
[7, 8, 10]])
b = np.array([1, 2, 3])
solution = gauss jordan elimination(A, b)
print("Nghiệm của hệ phương trình:")
print(solution)
Nghiệm của hệ phương trình:
[[ 1. 0. 0.]
[ 0. 1. 0.]
[-0. -0. 1.]]
```

PHƯƠNG PHÁP A = LU

Doolittle

1-5 DOOLITTLE'S METHOD

Show the factorization and solve by Doolittle's method.

$$1. \quad 4x_1 + 5x_2 = 14$$
$$12x_1 + 14x_2 = 36$$

$$2x_1 + 9x_2 = 82$$

$$3x_1 - 5x_2 = -62$$

```
def doolittle(A, b):
    n = len(A)
    L = np.zeros((n, n)) # Kho'i tạo ma trân L với kích thước nxn
chứa toàn số 0
    U = np.zeros((n, n)) # Kho<sup>2</sup>i tao ma trân U với kích thước nxn
chứa toàn số 0
    for k in range(n):
        # Tính toán các phâ`n tư' cu'a ma trận U từ cột k trơ' đi
        U[k, k:] = A[k, k:] - np.dot(L[k, :k], U[:k, k:])
        # Tính toán các phâ`n tư' cu'a ma trận L từ hàng k trơ' đi
        L[k:, k] = (A[k:, k] - np.dot(L[k:, :k], U[:k, k])) / U[k, k]
    return L, U # Tra' vê` ma trân L và U
def forward substitution(L, b):
    n = len(b)
    y = np.zeros(n) # Kho'i tao vector y chứa toàn số 0
    for i in range(n):
        # Tính toán từng phâ`n tư' cu'a vector y bằng phép thê´ tiê´n
        y[i] = (b[i] - np.dot(L[i, :i], y[:i])) / L[i, i]
```

```
return y # Tra' vê` vector y
def back substitution(U, y):
   n = len(y)
   x = np.zeros(n) # Kho'i tao vector x chứa toàn số 0
   for i in range(n - 1, -1, -1):
        # Tính toán từng phâ`n tư' cu'a vector x bằng phép thê´ lùi
        x[i] = (y[i] - np.dot(U[i, i + 1:], x[i + 1:])) / U[i, i]
    return x # Tra' vê` vector x
# Ví du:
A = np.array([[2, 9],
              [3, -5]]
b = np.array([82, -62])
# Phân rã ma trân A thành L và U
L, U = doolittle(A, b)
# Gia'i hệ phương trình Ly = b bằng phép thê' tiê'n
y = forward substitution(L, b)
# Gia'i hệ phương trình Ux = y bằng phép thê´ lùi
x = back_substitution(U, y)
print("Ma trận L:")
print(L)
print("\nMa trận U:")
print(U)
print("\nNghiệm của hệ phương trình:")
print(x)
Ma trân L:
[[1. 0.]
[1.5 1. ]]
Ma trân U:
[[ 2. 9.]
[ 0. -18.5]]
Nghiêm của hệ phương trình:
[-4. 10.]
```

Cholesky

12.
$$4x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 20$$

 $2x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 2x_4 = 36$
 $4x_1 + 3x_2 + 6x_3 + 3x_4 = 60$
 $2x_2 + 3x_3 + 9x_4 = 122$

```
import numpy as np
def cholesky decomposition(A):
    # Lâ'y kích thước cu'a ma trân A
    n = len(A)
    # Tao ma trân L ban đâ`u với các giá tri bằng 0
    L = np.zeros((n, n))
    # Duyệt qua từng phâ`n tư' trong ma trận L
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1):
            if i == j:
                # Tính giá tri đường chéo L[i, j]
                L[i, j] = np.sqrt(A[i, i] - np.sum(L[i, :i]**2))
            else:
                # Tính các giá tri ngoài đường chéo
                L[i, j] = (A[i, j] - np.sum(L[i, :j] * L[j, :j])) /
L[j, j]
    return L
def forward substitution(L, b):
    # Lâ'y kích thước cu'a vector b
    n = len(b)
    # Tao vector y ban đâ`u với các giá tri bằng 0
    y = np.zeros(n)
   # Thực hiện thê' tiê'n (forward substitution)
    for i in range(n):
        y[i] = (b[i] - np.dot(L[i, :i], y[:i])) / L[i, i]
    return y
```

```
def back substitution(L transpose, y):
    # Lâ'y kích thước cu'a vector y
    n = len(y)
    # Tao vector x ban đâ`u với các giá tri bằng 0
    x = np.zeros(n)
    # Thưc hiện thế lùi (back substitution)
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        x[i] = (y[i] - np.dot(L transpose[i, i + 1:], x[i + 1:])) /
L transpose[i, i]
    return x
# Ví du:
A = np.array([[4, 2, 4, 0]],
              [2, 2, 3, 2],
              [4, 3, 6, 3],
              [0, 2, 3, 9]])
b = np.array([20, 36, 60, 122])
# Thưc hiên phân rã Cholesky trên ma trân A
L = cholesky decomposition(A)
# Gia'i hệ phương trình Ly = b bằng phương pháp thê' tiê'n
y = forward substitution(L, b)
# Gia'i hê phương trình L^T x = y bằng phương pháp thế lùi
x = back substitution(L.T, y)
# In ra kê't qua' ma trân L và nghiêm x
print("Ma trân L (phân rã Cholesky):")
print(L)
print("\nNghiệm của hệ phương trình:")
print(x)
Ma trận L (phân rã Cholesky):
[[2. 0. 0. 0.]
 [1. 1. 0. 0.]
[2. 1. 1. 0.]
 [0. 2. 1. 2.]]
Nghiêm của hệ phương trình:
[ 6. -2. 0. 14.]
```

Gauss-seidel

```
import numpy as np

def gauss_seidel(A, b, initial_guess, tolerance=1e-10,
max_iterations=1000):
    n = len(b) # Sô´ lượng âʾn trong hệ phương trình
```

```
x = initial_guess.copy() # Sao chép giá trị ước lượng ban đâ`u
    x new = np.zeros like(x) # Tao vector x new với các giá tri ban
đâ`u là 0, cùng kích thước với x
    for k in range(max_iterations): # Lặp lại tố i đa số lâ n lặp
cho phép
        for i in range(n): # Duyêt qua từng â'n
            # Tính giá tri mới cho x new[i] dưa trên công thức Gauss-
Seidel
            x_{new}[i] = (b[i] - np.dot(A[i, :i], x new[:i]) -
np.dot(A[i, i + 1:], x[i + 1:])) / A[i, i]
        # Kiê'm tra điê`u kiên hôi tu
        if np.linalg.norm(x_new - x) < tolerance:</pre>
            return x new, k # Tra' vê` nghiêm và sô´ lâ`n lặp nê´u
hôi tu
        x = x \text{ new.copy}() # Câp nhất giá tri cu'a x để sư dung trong
lâ`n lăp tiê'p theo
    raise ValueError("Không hôi tu sau {} lân
lăp.".format(max iterations)) # Ném lô~i nê'u không hôi tu sau sô'
lâ`n lăp cho phép
# Ví du:
A = np.array([[10, -1, 2], # Ma trân hê sô']
              [-1, 11, -1],
              [2, -1, 10]])
b = np.array([6, 25, -11]) # Vector hằng số
initial_guess = np.zeros(len(b)) # Ước lượng ban đâ`u là vector các
giá tri 0
solution, count = gauss seidel(A, b, initial guess) # Goi hàm Gauss-
Seidel để' tìm nghiêm
print("Nghiêm của hê phương trình:") # In ra nghiêm cu'a hê phương
trình
print(solution)
print('Sô'bước lăp: ') # In ra sô' bước lặp đã thực hiện
print(count)
Nghiệm của hệ phương trình:
[ 1.04326923  2.26923077 -1.08173077]
Sô'bước lặp:
```

JACOBI

```
def jacobi(A, b, initial_guess, tolerance=le-10, max_iterations=1000):
    n = len(b)  # Sô´ lượng âʾn trong hệ phương trình
    x = initial_guess.copy()  # Sao chép giá trị ước lượng ban đâ`u
```

```
x new = np.zeros like(x) # Tao vector x new với các giá tri ban
đâ`u là 0, cùng kích thước với x
    for k in range(max iterations): # Lăp lai tô'i đa sô' lâ`n lăp
cho phép
       for i in range(n): # Duyêt qua từng â'n
           # Tính giá trị mới cho x_new[i] dựa trên công thức Jacobi
           x \text{ new}[i] = (b[i] - np.dot(A[i, :i], x[:i]) - np.dot(A[i, i])
+ 1:], x[i + 1:])) / A[i, i]
       # Kiê'm tra điê`u kiên hôi tu
       if np.linalg.norm(x new - x) < tolerance:
           return x new, k # Tra² vê` nghiêm và sô´ lâ`n lặp nê´u
hôi tu
       x = x \text{ new.copy}() # Câp nhất giá tri cu'a x để' sư' dụng trong
lâ`n lặp tiế´p theo
    raise ValueError("Không hôi tu sau {} lân
lăp.".format(max iterations)) # Ném lô~i nê′u không hôi tu sau sô′
lâ`n lăp cho phép
# Ví du:
A = np.array([[10, -1, 2], # Ma trận hệ số
              [-1, 11, -1],
             [2, -1, 10]])
b = np.array([6, 25, -11]) # Vector hang sô
initial_guess = np.zeros(len(b)) # Ước lượng ban đâ`u là vector các
giá tri 0
solution, count = jacobi(A, b, initial guess) # Goi hàm Jacobi để
tìm nghiêm
print("Nghiêm của hê phương trình:") # In ra nghiêm cu'a hê phương
print(solution)
print('Sô'bước lăp: ') # In ra sô' bước lặp đã thực hiện
print(count)
Nghiệm của hệ phương trình:
Sô'bước lặp:
18
```

#CHƯƠNG 4: NỘI SUY

Nôi suy Lagrange

2. For the given functions f(x), let $x_0 = 1$, $x_1 = 1.25$, and $x_2 = 1.6$. Construct interpolation polynomials of degree at most one and at most two to approximate f(1.4), and find the absolute error.

```
a. f(x) = \sin \pi x 

b. f(x) = \sqrt[3]{x-1} 

c. f(x) = \log_{10}(3x-1) 

d. f(x) = e^{2x} - x
```

```
x0 = 1
x1 = 1.25
x2 = 1.6
#Cau a
Fa = lambda x: np.sin(np.pi * x)
#Cau c
Fc = lambda x: np.log10(3 * x - 1)
#Cau b
Fb = lambda x: (x - 1)** (1/3)
#Cau d
Fd = lambda x: np.exp(2 *x) - x
#Noi suy Lagrange bac nhat
def Lagrange_of_degree_one(x0, x1, F, x):
  return F(x0) * (x - x1) / (x0 - x1) + F(x1) * (x - x0) / (x1 - x0)
#Noi duy Lagrange bac hai
def Lagrange of degree two(x0, x1, x2, F, x):
  sum = 0
  F0 = F(x0)
  F1 = F(x1)
  F2 = F(x2)
  X = np.array([x0, x1, x2])
 Y = np.array([F0, F1, F2])
  for i in range(0, 3):
    X_{without_i} = np.concatenate((X[:i], X[i+1:]))
    a = np.prod((x - X without i))
    b = np.prod(X[i] - X_without_i)
    tmp = a/b
    sum+= tmp * Y[i]
  return sum
print('Câu a')
print('Nôi suy Lagrange bâc nhất: f(1.4) = ',
Lagrange of degree one(x0, x1, Fa, 1.4))
print('Sai sô'tuyêt đôí: E = ', abs(Fa(1.4) -
Lagrange of degree one(x0, x1, Fa, \frac{1.4}{1.4}))
print('Nôi suy Lagrange bậc hai: f(1.4) = ',
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fa, 1.4))
print('Sai sô'tuyệt đôi: E = ', abs(Fa(1.4) -
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fa, \frac{1.4}{1.4}))
print()
print('Câu b')
```

```
print('Nôi suy Lagrange bâc nhất: f(1.4) = ',
Lagrange of degree one(x0, x1, Fb, 1.4))
print('Sai sô'tuyệt đôí: E = ', abs(Fb(1.4) -
Lagrange of degree one(x0, x1, Fb, \frac{1.4}{1.4}))
print('Nôi suy Lagrange bậc hai: f(1.4) = ',
Lagrange_of_degree_two(x0, x1, x2, Fb, \frac{1.4}{}))
print('Sai sô'tuyệt đôí: E = ', abs(Fb(1.4) -
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fb, 1.4)))
print()
print('Câu c')
print('Nôi suy Lagrange bâc nhất: f(1.4) = ',
Lagrange of degree one(x0, x1, Fc, 1.4))
print('Sai sô'tuyệt đôi: E = ', abs(Fc(1.4) -
Lagrange_of_degree_one(x0, x1, Fc, 1.4)))
print('Nôi suy Lagrange bậc hai: f(1.4) = ',
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fc, \frac{1.4}{1.4})
print('Sai sô'tuyệt đôí: E = ', abs(Fc(1.4) -
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fc, \frac{1.4}{1.4}))
print()
print('Câu d')
print('Nôi suy Lagrange bậc nhất: f(1.4) = ',
Lagrange of degree one(x0, x1, Fd, 1.4))
print('Sai sô´tuyệt đôí: E = ', abs(Fd(1.4) -
Lagrange of degree one(x0, x1, Fd, 1.4)))
print('Nôi suy Lagrange bâc hai: f(1.4) = ',
Lagrange_of_degree_two(x0, x1, x2, Fd, 1.4))
print('Sai sô'tuyệt đôi: E = ', abs(Fd(1.4) -
Lagrange of degree two(x0, x1, x2, Fd, 1.4)))
Câu a
Nôi suy Lagrange bâc nhất: f(1.4) = -1.1313708498984756
Sai sô'tuyêt đôí: E = 0.18031433360332205
Nôi suy Lagrange bâc hai: f(1.4) = -0.9182280617406016
Sai sô tuyệt đôi: E = 0.03282845455455197
Câu b
Nôi suy Lagrange bâc nhất: f(1.4) = 1.0079368399158983
Sai sô tuyệt đôi: E = 0.271130540187821
Nôi suy Lagrange bâc hai: f(1.4) = 0.8169446700381561
Sai sô tuyệt đôi: E = 0.08013837031007875
Câu c
Nội suy Lagrange bậc nhất: f(1.4) = 0.5223143127300315
Sai sô tuyết đối: E = 0.01716433441012566
Nội suy Lagrange bậc hai: f(1.4) = 0.507122062831104
Sai sô'tuyêt đôi: E = 0.0019720845111981244
Câu d
```

```
Nội suy Lagrange bậc nhất: f(1.4) = 13.658556677767166
Sai số tuyệt đối: E = 1.3860900933298819
Nội suy Lagrange bậc hai: f(1.4) = 15.269763314888284
Sai số tuyệt đối: E = 0.2251165437912359
```

Bài 12

12. Use the Lagrange interpolating polynomial of degree three or less and four-digit chopping arithmetic to approximate cos 0.750 using the following values. Find an error bound for the approximation.

```
\cos 0.698 = 0.7661 \cos 0.733 = 0.7432 \cos 0.768 = 0.7193 \cos 0.803 = 0.6946
```

The actual value of cos 0.750 is 0.7317 (to four decimal places). Explain the discrepancy between the actual error and the error bound.

```
from sympy import Matrix
X = np.array([0.698, 0.733, 0.768, 0.803])
Y = np.array([0.7551, 0.7432, 0.7193, 0.6946])
x = sp.symbols('x')
F = sp.cos(x)
\#Exact\ Value\ cos0.75 = 0.7317
#Chopping 4 digits
def chopping 4 digits(x):
  x = x^* \text{ np.power}(10, 4)
  x = int(x) / np.power(10, 4)
  return x
def Lagrange of degree three(X, Y, x):
  sum = 0
  for i in range (0, 4):
    X without i = np.concatenate((X[:i], X[i+1:]))
    a = np.prod((x - X without i))
    b = np.prod(X[i] - X without i)
    tmp = a/b
    sum+= tmp * Y[i]
  return sum
def Lagrange error bound(X):
  n = 3
  \#Dao\ ham\ cap\ n\ +\ 1\ cua\ cosx
  F = lambda x: np.cos(x)
  #tinh (n+1)!
  s = 1
  for i in range(1, n + 2):
    s *= i
  x = np.linspace(min(X), max(X), 10)
```

```
M = 1
m = 0
for i in x:
    m = max(m, abs(np.prod(i - X)))
    return M * m/ s

res = chopping_4_digits(Lagrange_of_degree_three(X, Y, 0.75))
print('Giá trị xâp xỉ: ', res)
print('Sai sô tuyệt đôí: ', chopping_4_digits(abs(0.7317 - res)))
# print('Error_bound: ', Lagrange_error_bound(X))
# print('Lí do Error bound << Sai sô tuyệt đô i là do khoa ng (a, b)
khá bé, !0.105')

Giá trị xâp xỉ: 0.7323
Sai sô tuyệt đôí: 0.0005</pre>
```

Nội suy Newton

- Use Eq. (3.10) or Algorithm 3.2 to construct interpolating polynomials of degree one, two, and three for the following data. Approximate the specified value using each of the polynomials.
 - **a.** f(0.43) if f(0) = 1, f(0.25) = 1.64872, f(0.5) = 2.71828, f(0.75) = 4.48169
 - **b.** f(0) if f(-0.5) = 1.93750, f(-0.25) = 1.33203, f(0.25) = 0.800781, f(0.5) = 0.687500

```
#Tinh toan bang sai phan
def newton divided difference(x, y):
    n = len(y)
    coef = np.zeros([n, n])
    coef[:,0] = y
    for j in range(1, n):
        for i in range(n-j):
            coef[i][j] = (coef[i+1][j-1] - coef[i][j-1]) / (x[i+j] -
x[i])
    return coef
#n la bac da thuc
def newton polynomial(coef, X, x, n):
  p = coef[0][0]
  for i in range(1, n+1):
    p+= coef[0][i] * np.prod(x - X[:i])
  return p
#Cau a
X = np.array([0, 0.25, 0.5, 0.75])
Y = np.array([1, 1.64872, 2.71828, 4.48169])
coef = newton divided difference(X, Y)
```

```
print(coef)
print('Cau a')
print('Da thức bâc nhất, f(0.43) = ', newton polynomial(coef, X, 0.43,
1))
print('\thetaa thức bâc hai, f(0.43) = ', newton polynomial(coef, X, 0.43,
print('Đa thức bâc ba, f(0.43) = ', newton polynomial(coef, X, 0.43,
3))
print()
#Cau b
X = np.array([-0.5, -0.25, 0.25, 0.5])
Y = np.array([1.93750, 1.33203, 0.800781, 0.687500])
coef = newton divided difference(X, Y)
print(coef)
print('Cau b')
print('Da thức bậc nhất, f(0) = ', newton_polynomial(coef, X, 0, 1))
print('Da thức bậc hai, f(0) = ', newton_polynomial(coef, X, 0, 2))
print('Đa thức bâc ba, f(0) = ', newton polynomial(coef, X, 0, 3))
                         3.36672
                                    2.912106671
[[1.
             2.59488
                         5.5508
[1.64872
             4.27824
                                    0.
 [2.71828
             7.05364
                         0.
                                    0.
 [4.48169
             0.
                         0.
                                    0.
                                              11
Cau a
Da thức bậc nhất, f(0.43) = 2.1157984
Đa thức bậc hai, f(0.43) = 2.376382528
Đa thức bậc ba, f(0.43) = 2.3606047340800003
[[ 1.9375
              -2.42188
                            1.81250933 -1.000010671
                            0.81249867
 [ 1.33203
              -1.062498
                                        0.
 [ 0.800781
              -0.453124
                                        0.
                            0.
 [ 0.6875
               0.
                            0.
                                        0.
                                                   ]]
Cau b
\theta thức bấc nhất, f(\theta) = 0.7265600000000001
Da thức bậc hai, f(0) = 0.9531236666666667
Da thức bâc ba, f(0) = 0.984374
```

Nội suy spline

Bài 2

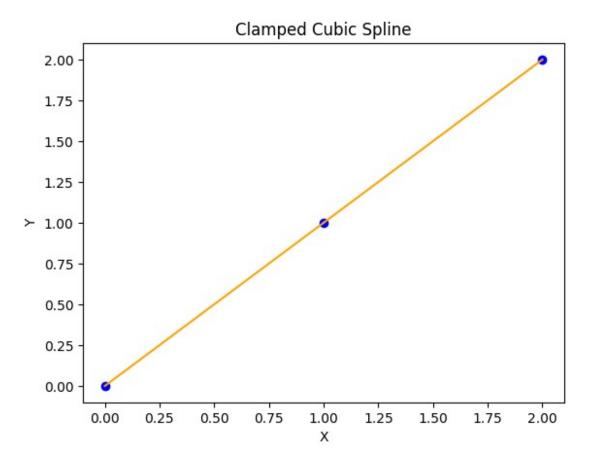
2. Determine the clamped cubic spline s that interpolates the data f(0) = 0, f(1) = 1, f(2) = 2 and satisfies s'(0) = s'(2) = 1.

```
#Natural Cubic Spline
def Natural_cubic_spline(X, Y, x):
```

```
n = len(X) # Sô' lương điệ'm dữ liệu
    h = np.diff(X) + Tinh khoa'ng cách giữa các điệ'm X (h i =
X \{i+1\} - X_i
    # Kho'i tao ma trân A và vector b
    A = np.zeros((n, n))
    b = np.zeros(n)
    # \thetaiê`u kiên biên tư nhiên: \theta0 = 0 và \theta0 = 0
    A[0, 0] = 1
    A[n - 1, n - 1] = 1
    # Thiê't lập các phương trình cho các điệ'm nôi suy
    for i in range(1, n - 1):
        A[i, i - 1] = h[i - 1]
        A[i, i] = 2 * (h[i - 1] + h[i])
        A[i, i + 1] = h[i]
        b[i] = 3 * ((Y[i + 1] - Y[i]) / h[i] - (Y[i] - Y[i - 1]) / h[i]
- 1])
    # Gia'i hệ phương trình tuyế n tính A*c = b để tìm các hệ số c
    c = np.linalq.solve(A, b)
    # Tính các hê số a, b, c, d cho các đoan spline
    a = Y[:-1]
    b = (Y[1:] - Y[:-1]) / h - h * (2 * c[:-1] + c[1:]) / 3
    d = np.diff(c) / (3 * h)
    c = c[:-1]
    # In ra các phương trình spline cho từng đoan
    for i in range(0, n - 1):
        print(f'{a[i]} + {b[i]} * (x - {X[i]}) + {c[i]} * (x -
\{X[i]\})**2 + \{d[i]\} * (x - \{X[i]\})**3, x thuộc \{X[i]\}, \{X[i+1]\}\}')
    # Tìm đoạn spline chứa x và tính giá trị nội suy tại x
    i = np.searchsorted(X, x) - 1
    i = np.clip(i, 0, n - 1)
    dx = x - X[i]
    y = a[i] + b[i] * dx + c[i] * dx ** 2 + d[i] * dx ** 3
    return y
def Clamped cubic spline(X, Y, x, a, c):
    n = len(X) # Sô' lương điệ'm dữ liệu
    h = np.diff(X) # Tính khoa'ng cách giữa các điê'm X (h i =
X \{i+1\} - X_i
    # Khα'i tao ma trân A và vector b
    A = np.zeros((n, n))
    b = np.zeros(n)
```

```
# Điê`u kiên biên kep (clamped boundary conditions)
          A[0, 0] = 2 * h[0]
          A[n - 1, n - 1] = 2 * h[-1]
          A[0, 1] = h[0]
          A[n - 1, n - 2] = h[-1]
          b[0] = 3 * (Y[1] - Y[0]) / h[0] - 3 * a
          b[n - 1] = 3 * c - 3 * (Y[-1] - Y[-2]) / h[-1]
          # Thiê't lập các phương trình cho các điê'm nội suy
          for i in range(1, n - 1):
                    A[i, i - 1] = h[i - 1]
                    A[i, i] = 2 * (h[i - 1] + h[i])
                    A[i, i + 1] = h[i]
                    b[i] = 3 * ((Y[i + 1] - Y[i]) / h[i] - (Y[i] - Y[i - 1]) / h[i]
- 1])
          # Gia'i hê phương trình tuyế n tính A*c = b để tìm các hê số c
          c = np.linalq.solve(A, b)
          # Tính các hệ số a, b, c, d cho các đoạn spline
          a = Y[:-1]
          b = (Y[1:] - Y[:-1]) / h - h * (2 * c[:-1] + c[1:]) / 3
          d = np.diff(c) / (3 * h)
          c = c[:-1]
          # Tìm đoạn spline chứa x và tính giá trị nội suy tại x
          i = np.searchsorted(X, x) - 1
          i = np.clip(i, 0, n - 1)
          dx = x - X[i]
          y = a[i] + b[i] * dx + c[i] * dx ** 2 + d[i] * dx ** 3
          # Vẽ đô` thị các đoạn spline
          for i in range(0, n - 1):
                    x_{vals} = np.linspace(X[i], X[i + 1], 100)
                    y_{vals} = a[i] + b[i] * (x_{vals} - X[i]) + c[i] * (x_{vals} - X[i]) + c
X[i])**2 + d[i] * (x vals - X[i])**3
                    plt.plot(x vals, y vals, color='orange')
          plt.scatter(X, Y, color='blue')
          plt.title('Clamped Cubic Spline')
          plt.xlabel('X')
          plt.ylabel('Y')
          plt.show()
          # In ra các phương trình spline cho từng đoan
          for i in range(0, n - 1):
```

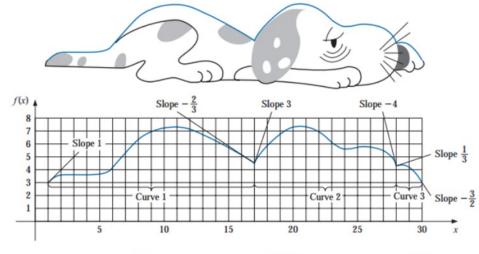
```
return y
X = np.array([0, 1, 2])
Y = np.array([0, 1, 2])
print('Natural Cubic Spline')
print('f(1.5) = ', Natural_cubic_spline(X, Y, 1.5))
print()
print('Clamped Cubic Spline')
print('f(1.5) = ', Clamped_cubic_spline(X, Y, 1.5, 1, 1))
Natural Cubic Spline
0 + 1.0 * (x - 0) + 0.0 * (x - 0)**2 + 0.0 * (x - 0)**3, x thuộc [0, 0]
1]
1 + 1.0 * (x - 1) + 0.0 * (x - 1)**2 + 0.0 * (x - 1)**3, x thuộc [1, 1]
2]
f(1.5) = 1.5
Clamped Cubic Spline
```



$$0 + 1.0 * (x - 0) + 0.0 * (x - 0)**2 + 0.0 * (x - 0)**3, x thuộc [0, 1]
 $1 + 1.0 * (x - 1) + 0.0 * (x - 1)**2 + 0.0 * (x - 1)**3, x thuộc [1, 2]
f(1.5) = 1.5$$$

Bài 32

32. The upper portion of this noble beast is to be approximated using clamped cubic spline interpolants. The curve is drawn on a grid from which the table is constructed. Use Algorithm 3.5 to construct the three clamped cubic splines.



	Curve 1			Curve 2				Curve 3			
i	x_i	$f(x_i)$	$f'(x_i)$	i	x_i	$f(x_i)$	$f'(x_i)$	i	x_i	$f(x_i)$	$f'(x_i)$
0	1	3.0	1.0	0	17	4.5	3.0	0	27.7	4.1	0.33
1	2	3.7		1	20	7.0		1	28	4.3	
2	5	3.9		2	23	6.1		2	29	4.1	
3	6	4.2		3	24	5.6		3	30	3.0	-1.5
4	7	5.7		4	25	5.8					
5	8	6.6		5	27	5.2					
6	10	7.1		6	27.7	4.1	-4.0				
7	13	6.7									
8	17	4.5	-0.67								

```
def Clamped_cubic_spline(X, Y, x, a, c):
    # Sô´ lượng điể m dữ liệu
    n = len(X)
    # Tính toán khoa ng cách giữa các điể m dữ liệu
    h = np.diff(X)

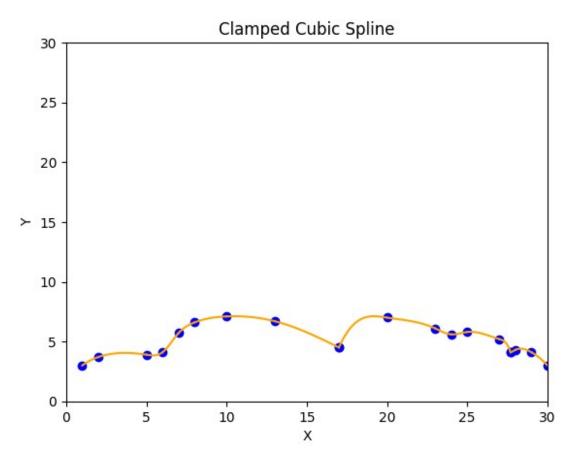
# Khơ i tạo ma trận và vector cho hệ phương trình tuyế n tính
    A = np.zeros((n, n))
    b = np.zeros(n)

# Điể u kiện biên kẹp
    A[0, 0] = 2 * h[0]
    A[n - 1, n - 1] = 2 * h[-1]
```

```
A[0, 1] = h[0]
    A[n - 1, n - 2] = h[-1]
    b[0] = 3 * (Y[1] - Y[0]) / h[0] - 3 * a
    b[n - 1] = 3 * c - 3 * (Y[-1] - Y[-2]) / h[-1]
    # Tính toán các hệ số c cu'a các đoạn spline
    for i in range(1, n - 1):
        A[i, i - 1] = h[i - 1]
        A[i, i] = \frac{2}{2} * (h[i - \frac{1}{1}] + h[i])
        A[i, i + 1] = h[i]
        b[i] = 3 * ((Y[i + 1] - Y[i]) / h[i] - (Y[i] - Y[i - 1]) / h[i]
- 1])
    c = np.linalg.solve(A, b)
    # Tính toán các hê sô´ a, b, d
    a = Y[:-1]
    b = (Y[1:] - Y[:-1]) / h - h * (2 * c[:-1] + c[1:]) / 3
    d = np.diff(c) / (3 * h)
    c = c[:-1]
    # Tìm đoan nôi suy chứa x và tính giá tri nôi suy
    i = np.searchsorted(X, x) - 1
    i = np.clip(i, 0, n - 1)
    dx = x - X[i]
    y = a[i] + b[i] * dx + c[i] * dx ** 2 + d[i] * dx ** 3
    # Vẽ đô` thị các đoạn nội suy
    plt.vlim(0, 30)
    plt.xlim(0, 30)
    for i in range(0, n - 1):
        x range = np.linspace(X[i], X[i + 1], 100)
        spline values = a[i] + b[i] * (x range - X[i]) + c[i] *
(x range - X[i]) ** 2 + d[i] * (x range - X[i]) ** 3
        plt.plot(x range, spline values, color='orange', label='y = a0
+ a1 * x')
    plt.scatter(X, Y, color='blue')
    plt.title('Clamped Cubic Spline')
    plt.xlabel('X')
    plt.ylabel('Y')
    # plt.show()
    # In ra các phương trình spline cho từng đoan
    for i in range(0, n - 1):
        print(f'{a[i]} + {b[i]} * (x - {X[i]}) + {c[i]} * (x -
\{X[i]\})**2 + \{d[i]\} * (x - \{X[i]\})**3, x thuôc [\{X[i]\}, \{X[i+1]\}]')
        print()
#Curve 1
X = np.array([1, 2, 5, 6, 7, 8, 10, 13, 17])
a = 1
c = -0.67
```

```
Y = np.array([3, 3.7, 3.9, 4.1, 5.7, 6.6, 7.1, 6.7, 4.5])
res = Clamped cubic spline(X, Y, 2.5, a, c)
#Curve 2
X = np.array([17, 20, 23, 24, 25, 27, 27.7])
Y = np.array([4.5, 7, 6.1, 5.6, 5.8, 5.2, 4.1])
a = 3
c = -4
res = Clamped_cubic_spline(X, Y, 22, a, c)
#Curve 3
X = np.array([27.7, 28, 29, 30])
Y = np.array([4.1, 4.3, 4.1, 3])
a = 0.33
c = -1.5
res = Clamped cubic spline(X, Y, 28, a, c)
3.0 + 1.0 * (x - 1) + -0.3615519340638753 * (x - 1)**2 +
0.06155193406387549 * (x - 1)**3, x thuộc [1, 2]
3.7 + 0.46155193406387596 * (x - 2) + -0.17689613187224884 * (x -
2)**2 + 0.015089236468837468 * (x - 2)**3, x thuôc [2, 5]
3.9 + -0.19241547251100544 * (x - 5) + -0.04109300365271162 * (x -
5)**2 + 0.43350847616371674 * (x - 5)**3, x thuộc [5, 6]
4.1 + 1.0259239486747216 * (x - 6) + 1.2594324248384388 * (x - 6)**2 +
-0.6853563735131599 * (x - 6)**3, x thuộc [6, 7]
5.7 + 1.4887196778121194 * (x - 7) + -0.7966366957010408 * (x - 7)**2
+ 0.20791701788892067 * (x - 7)**3, x thuôc [7, 8]
6.6 + 0.5191973400768 * (x - 8) + -0.17288564203427884 * (x - 8)**2 +
0.01914348599793941 * (x - 8)**3, x thuốc [8, 10]
10)**2 + -0.00184841767870708 * (x - 10)**3, x thuộc [10, 13]
13)**2 + 0.0055825606443757605 * (x - 13)**3, x thuôc [13, 17]
4.5 + 3.0 * (x - 17.0) + -1.1007084510629728 * (x - 17.0)**2 +
0.12616207628025017 * (x - 17.0)**3, x thuôc [17.0, 20.0]
7.0 + -0.1978746468110818 * (x - 20.0) + 0.034750235459278814 * (x - 20.0) + 0.00450459278814 * (x - 20.0) + 0.00450459278814 * (x - 20.0) + 0.00450459278814 * (x - 20.0) + 0.00450492814 * (x - 20.0) + 0.00450494814 * (x - 20.0) + 0.00450494814 * (x - 20.0) + 0.00450494 * (x - 20.0) + 0.00404814 * (x - 20.0) + 0.004814 * (x - 20.0) + 0.0048414 * (x - 20.0) + 0.0048414 * (x - 20.0) + 
20.0)**2 + -0.022930673285194974 * (x - 20.0)**3, x thuôc [20.0, 23.0]
6.1 + -0.6085014127556733 * (x - 23.0) + -0.17162582410747595 * (x -
(x - 23.0)**2 + 0.2801272368631492 * (x - 23.0)**3, x thuốc [23.0, 24.0]
```

```
5.6 + -0.11137135038117751 * (x - 24.0) + 0.6687558864819717 * (x - 24.0)**2 + -0.35738453610079396 * (x - 24.0)**3, x thuộc [24.0, 25.0]
5.8 + 0.1539868142803839 * (x - 25.0) + -0.40339772182041034 * (x - 25.0)**2 + 0.08820215734010924 * (x - 25.0)**3, x thuộc [25.0, 27.0]
5.2 + -0.4011781849199465 * (x - 27.0) + 0.1258152222202451 * (x - 27.0)**2 + -2.568002126658778 * (x - 27.0)**3, x thuộc [27.0, 27.7]
4.1 + 0.33 * (x - 27.7) + 2.262046204620452 * (x - 27.7)**2 + -3.7994132746607767 * (x - 27.7)**3, x thuộc [27.7, 28.0]
4.3 + 0.6613861386138598 * (x - 28.0) + -1.1574257425742553 * (x - 28.0)**2 + 0.2960396039536 * (x - 28.0)**3, x thuộc [28.0, 29.0]
4.1 + -0.7653465346534649 * (x - 29.0) + -0.26930693069306927 * (x - 29.0)**2 + -0.06534653465346556 * (x - 29.0)**3, x thuộc [29.0, 30.0]
```



#CHƯƠNG 5: XẤP XỈ BÌNH PHƯƠNG TỐI THIỂU Xấp xỉ bình phương tối thiểu rời rạc

Compute the least squares polynomial of degree 2 for the data of Example 1, and compare the total error E for the two polynomials.

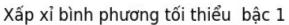
Table 8.1

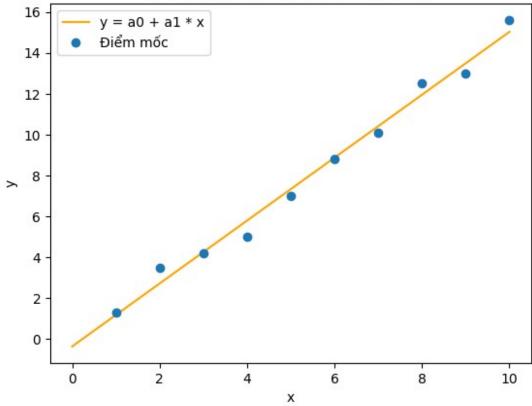
x_i	y_i	x_i	y_i
1	1.3	6	8.8
2	3.5	7	10.1
3	4.2	8	12.5
4	5.0	9	13.0
5	7.0	10	15.6

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Dữ liêu mâ~u
X = np.linspace(1, 10, 10)
Y = np.array([1.3, 3.5, 4.2, 5, 7, 8.8, 10.1, 12.5, 13, 15.6])
def linear regression(X, Y):
    # Tính các tô'ng câ`n thiế't cho xâ'p xi' tuyế'n tính
    X 2 = np.sum(X**2)
    X_Y = np.sum(X * Y)
    X = np.sum(X)
    Y = np.sum(Y)
    # Tính hệ số a0 và a1 cu'a đường thă ng
    a_0 = (X_2 * Y_ - X_Y * X_) / (len(X) * X_2 - X_**2)

a_1 = (len(X) * X_Y - X_ * Y_) / (len(X) * X_2 - X_**2)
    a = np.array([a_0, a_1])
    return a
def parabol_regression(X, Y):
    # Tạo ma trận A và vector cột B cho hệ phương trình xấ p xi diệc
hai
    A = np.ones([3, 3])
    A[0, 0] = len(X)
    for i in range (0, 3):
```

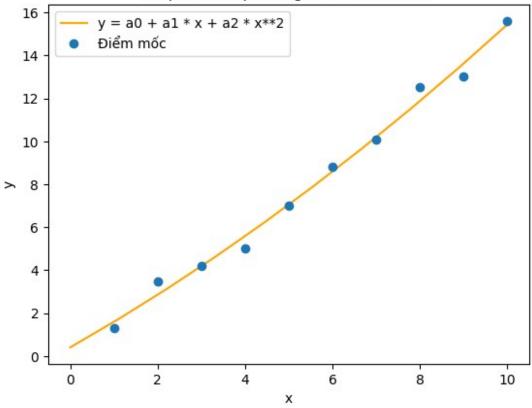
```
pow = i
        for j in range(0, 3):
            A[i, j] = np.sum(X**pow)
            pow += 1
    B = np.ones([3, 1])
    for i in range(0, 3):
        B[i, 0] = np.sum(X**i * Y)
    # Gia'i hệ phương trình để' tìm các hệ số'
    a = np.linalq.solve(A, B)
    return a
# Vẽ đường xấ p xi' tuyế n tính
x = np.linspace(0, X.max(), 10)
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * x
plt.plot(x, y, color='orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.plot(X, Y, 'o', label='Điểm môć')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi´ thiệu′ bâc 1')
print('Tông sai số của xâp xỉ bâc nhất: E = ', np.sum(abs(Y - (a[0] +
a[1] * X))))
# Vẽ đường xấ p xi dac hai
print()
a = parabol regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * x + a[2] * x**2
plt.plot(x, y, color='orange', label='y = a0 + a1 * x + a2 * x**2')
plt.plot(X, Y, 'o', label='Điểm môć')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp xỉ bình phương tôi thiệủ bắc 2')
plt.show()
print('Tông sai sô'của xâp xỉ bậc hai: E = ', np.sum(abs(Y - (a[0] + 
a[1] * X + a[2] * X**2))))
```





Tông sai số của xấp xỉ bậc nhất: E = 4.076363636363635

Xấp xỉ bình phương tối thiểu bậc 2



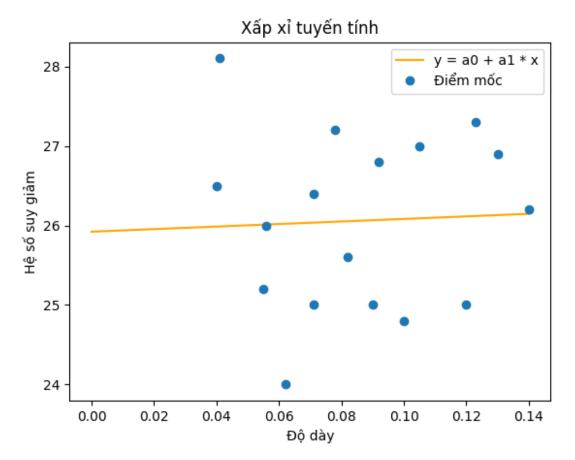
Tông sai số của xâp xỉ bậc hai: E = 3.306666666666665

12. To determine a functional relationship between the attenuation coefficient and the thickness of a sample of taconite, V. P. Singh [Si] fits a collection of data by using a linear least squares polynomial. The following collection of data is taken from a graph in that paper. Find the linear least squares polynomial fitting these data.

Thickness (cm)	Attenuation coefficient (dB/cm)				
0.040	26.5				
0.041	28.1				
0.055	25.2				
0.056	26.0				
0.062	24.0				
0.071	25.0				
0.071	26.4				
0.078	27.2				
0.082	25.6				
0.090	25.0				
0.092	26.8				
0.100	24.8				
0.105	27.0				
0.120	25.0				
0.123	27.3				
0.130	26.9				
0.140	26.2				

```
Y = np.sum(Y)
    # Tính hệ số a0 và a1 cu'a đường thă ng
    a_0 = (X_2 * Y_ - X_Y * X_) / (len(X) * X_2 - X_**2)

a_1 = (len(X) * X_Y - X_ * Y_) / (len(X) * X_2 - X_**2)
    a = np.array([a_0, a 1])
    return a
# Tạo da'i giá trị x để vẽ đường xấ p xi'
x = np.linspace(0, Thickness.max(), 10)
# Thưc hiên xấ p xi tuyế n tính
a = linear_regression(Thickness, Attenuation coefficient)
y = a[0] + a[1] * x
# Vẽ biê'u đô`
plt.plot(x, y, color='orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.plot(Thickness, Attenuation_coefficient, 'o', label='Điểm môć')
plt.legend()
plt.xlabel('Độ dày')
plt.ylabel('Hê sô'suy giảm')
plt.title('Xâp xi tuyên tính')
plt.show()
```



Find the linear least squares polynomial approximation on the interval [-1, 1] for the fol functions.

```
a. f(x) = x^2 - 2x + 3 

b. f(x) = x^3 

c. f(x) = \frac{1}{x+2} 

d. f(x) = e^x 

e. f(x) = \frac{1}{2}\cos x + \frac{1}{2}\sin 2x 

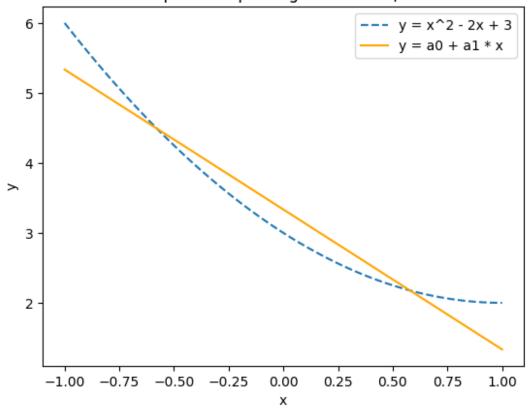
f. f(x) = \ln(x+2)
```

```
#[- 1, 1] là khoa'ng giá tri cu'a x
a = -1
b = 1
# Tao môt ma'ng X với 1000 điệ'm từ a đế'n b
X = np.linspace(a, b, 501)
# Hàm thực hiện xấ p xi tuyế n tính
def linear regression(X, Y):
    X = np.sum(X** 2)
    X Y = np.sum(X * Y)
    X = np.sum(X)
    Y = np.sum(Y)
    a \ 0 = (X \ 2 * Y - X \ Y * X) / (len(X) * X \ 2 - X ** 2)
    a_1 = (len(X) * X_Y - X_* Y_) / (len(X) * X_2 - X_** 2)
    a = np.array([a 0, a 1])
    return a
#Câu a
F = lambda x: x**2 - 2* x + 3
Y = F(X)
# Thực hiện xấ p xi' tuyế n tính cho dữ liệu Y
a = linear_regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu a')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = x^2 - 2x + 3')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi thiệủ bác 1')
plt.show()
print()
```

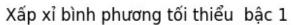
```
#Câu b
F = lambda x: x**3
Y = F(X)
# Thưc hiên xấ p xi 'tuyế n tính cho dữ liêu Y
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu b')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = x^3')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xi bình phương tôi thiệuʾ bâc 1')
plt.show()
print()
#Câu c
F = lambda x: 1/(x + 2)
Y = F(X)
# Thực hiện xấ p xi' tuyế n tính cho dữ liệu Y
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu c')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = 1/(x + 2)')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi thiệủ bác 1')
plt.show()
print()
#Câu d
F = lambda x: np.exp(x)
Y = F(X)
# Thưc hiên xấ p xi 'tuyế n tính cho dữ liêu Y
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu d')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = e^x')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
```

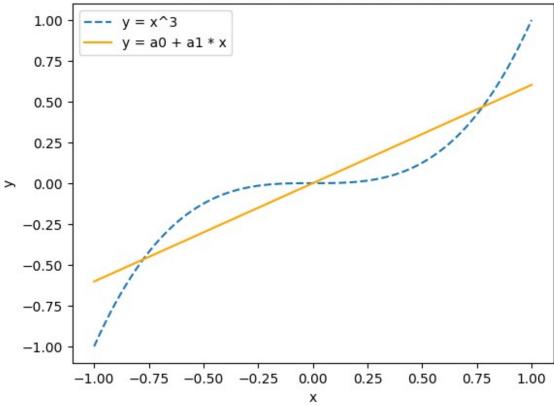
```
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi thiệủ bác 1')
plt.show()
print()
#Câu e
F = lambda x: np.cos(x)/2 + np.sin(2 * x)/3
Y = F(X)
# Thực hiện xấ p xi 'tuyế n tính cho dữ liệu Y
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu e')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = cosx/ 2 + sin2x / 3')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi thiệủ bâc 1')
plt.show()
print()
#Câu f
F = lambda x: np.log(x + 2)
Y = F(X)
# Thực hiện xấ p xi' tuyế n tính cho dữ liệu Y
a = linear regression(X, Y)
y = a[0] + a[1] * X
print('Câu f')
plt.plot(X, Y, '--', label='y = ln(x + 2)')
plt.plot(X, y, color = 'orange', label='y = a0 + a1 * x')
plt.legend()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Xâp´ xỉ bình phương tôi thiệủ bậc 1')
plt.show()
print()
Câu a
```

Xấp xỉ bình phương tối thiểu bậc 1



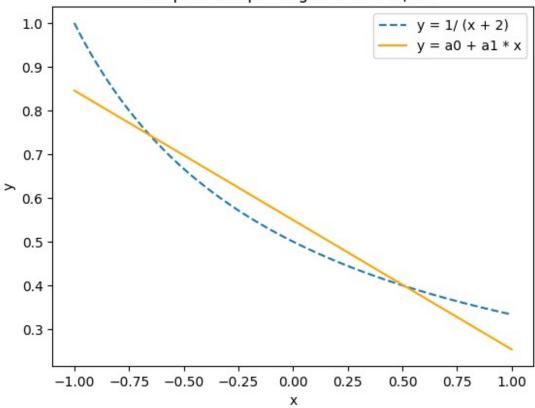
Câu b





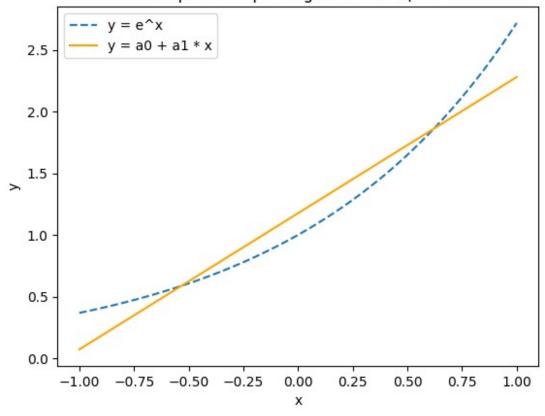
Câu c

Xấp xỉ bình phương tối thiểu bậc 1



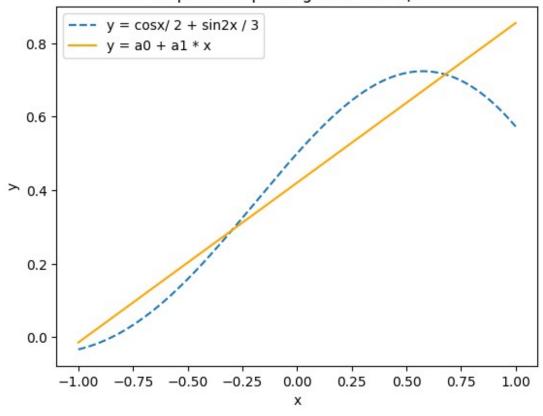
Câu d

Xấp xỉ bình phương tối thiểu bậc 1

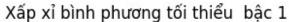


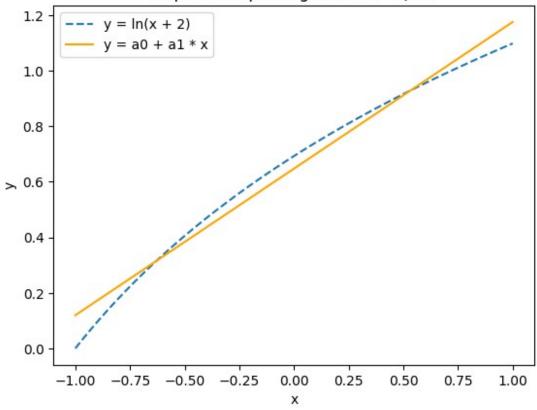
Câu e

Xấp xỉ bình phương tối thiểu bậc 1



Câu f





#CHƯƠNG 6: TÍNH GẦN ĐÚNG ĐẠO HÀM VÀ TÍCH PHÂN

Tính gần đúng đạo hàm

Bài 2

2. Use the forward-difference formulas and backward-difference formulas to determine each missing entry in the following tables.

a.	x	f(x)	f'(x)
	-0.3	1.9507	
	-0.2	2.0421	
	-0.1	2.0601	

def forward_and_backward_difference(X, Y):

Hàm này tính đạo hàm bằng phương pháp sai phân tiế n và lùi.

Parameters:

```
....ccrs.
X (array-like): Ma'ng chứa các giá trị x.
Y (array-like): Ma'ng chứa các giá trị y tương ứng với các giá
```

```
tri x.
   Returns:
       array: Ma'ng chứa các giá tri đạo hàm.
   n = len(X)
   F = np.zeros([n, 1])
   for i in range(0, n):
       if i == 0:
           F[i, 0] = (Y[i + 1] - Y[i]) / (X[i + 1] - X[i]) # Phương
pháp sai phân tiế n
       elif i == n - 1:
           F[i, 0] = (Y[i] - Y[i - 1]) / (X[i] - X[i - 1]) # Phương
pháp sai phân lùi
       else:
           F[i, 0] = (Y[i + 1] - Y[i]) / (X[i + 1] - X[i]) # Phương
pháp sai phân tiế n
   return F
# Câu a
X = np.array([-0.3, -0.2, -0.1])
Y = np.array([1.9507, 2.0421, 2.0601])
dY = forward and backward difference(X, Y)
print("Câu a")
print(tabulate(zip(X, Y, dY), headers=['X', 'F(x)', "F'(x)"],
tablefmt="grid"))
# Câu b
X = np.array([1, 1.2, 1.4])
Y = np.array([1, 1.2625, 1.6595])
dY = forward_and_backward_difference(X, Y)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(X, Y, dY), headers=['X', 'F(x)', "F'(x)"],
tablefmt="grid"))
Câu a
+-----+
        F(x) |
                  F'(x) |
    X |
+=====+====+
| -0.3 | 1.9507 |
| -0.2 | 2.0421 |
                  0.18
+----+
| -0.1 | 2.0601 | 0.18
+----+
```

Bài 10 + 12

10. Use the formulas given in this section to determine, as accurately as possible, approximations for each missing entry in the following tables.

a.	x	f(x)	f'(x)	b.	x	f(x)	f'(x)
	1.05	-1.709847			-3.0	16.08554	
	1.10	-1.373823			-2.8	12.64465	
	1.15	-1.119214			-2.6	9.863738	
	1.20	-0.9160143			-2.4	7.623176	
	1.25	-0.7470223			-2.2	5.825013	
	1.30	-0.6015966			-2.0	4.389056	

- 12. The data in Exercise 10 were taken from the following functions. Compute the actual errors in Exercise 10, and find error bounds using the error formulas and Maple.
 - **a.** $f(x) = \tan 2x$

b.
$$f(x) = e^{-x} - 1 + x$$

```
def five_midpoint_rule(h, F, i):
    Hàm này tính đạo hàm tại điể m i bằng phương pháp tích phân năm
điể m trên điể m trung tâm.

Parameters:
    h (float): Bước x.
    F (array-like): Ma'ng chứa các giá trị hàm F(x).
    i (int): Chi' sô' cu'a điể m câ'n tính đạo hàm.

Returns:
    float: Giá trị đạo hàm tại điể m i.
    return (F[i - 2] - 8 * F[i - 1] + 8 * F[i + 1] - F[i + 2]) / (12 *
h)

def forward_five_end_point_rule(h, F, i):
    Hàm này tính đạo hàm tại điể m i bằng phương pháp tích phân năm
điể m o' điể m đầ u.
```

```
Parameters:
        h (float): Bước x.
        F (array-like): Ma'ng chứa các giá tri hàm F(x).
        i (int): Chi' sô' cu'a điê'm câ`n tính đao hàm.
    Returns:
        float: Giá tri đạo hàm tại điệ m i.
    return (-25 * F[i] + 48 * F[i + 1] - 36 * F[i + 2] + 16 * F[i + 3]
-3 * F[i + 4]) / (12 * h)
def backward five end point rule(h, F, i):
    Hàm này tính đao hàm tai điể m i bằng phương pháp tích phân năm
điể m ơ điể m cuố i.
    Parameters:
        h (float): Bước x.
        F (array-like): Ma'ng chứa các giá trị hàm F(x).
        i (int): Chi' sô' cu'a điệ'm câ`n tính đạo hàm.
    Returns:
        float: Giá trị đạo hàm tại điể m i.
    return (25 * F[i] - 48 * F[i - 1] + 36 * F[i - 2] - 16 * F[i - 3]
+ 3 * F[i - 4]) / (12 * h)
def five points rule(X, Y, h):
    Hàm này tính toàn bô đao hàm cu'a hàm số F(x) sư' dung các quy
tă'c tích phân năm điê'm.
    Parameters:
        X (array-like): Ma'ng chứa các giá trị x.
        Y (array-like): Ma'ng chứa các giá trị y tương ứng với các giá
trị x.
        h (float): Bước x.
    Returns:
        array: Ma'ng chứa các giá trị đạo hàm.
    n = len(X)
    F = np.zeros([n, 1])
    for i in range(0, n):
        if i == 0 or i == 1:
            F[i, 0] = forward five end point rule(h, Y, i)
        elif i == n - 1 or i == n - 2:
            F[i, 0] = backward five end point rule(h, Y, i)
        else:
```

```
F[i, 0] = five midpoint rule(h, Y, i)
   return F
# Câu a
X = np.array([1.05, 1.1, 1.15, 1.2, 1.25, 1.3])
Y = np.array([-1.709847, -1.373823, -1.119214, -0.9160143, -0.7470223, -0.6015966])
F = lambda x: np.tan(2 * x)
dF = lambda x: 2/ np.cos(2 * x)** 2
h = (X[-1] - X[0]) / (len(X) - 1)
dY = five points rule(X, Y, h)
dF = np.reshape(dF(X), (len(X), 1))
E = np.abs(dF - dY)
print("Câu a")
print(tabulate(zip(X, Y, dY, E), headers=['X', 'F(x)', "F'(x)",
"Error"], tablefmt="grid"))
# Câu b
X = np.array([-3, -2.8, -2.6, -2.4, -2.2, -2])
Y = np.array([16.08554, 12.64465, 9.863738, 7.623176, 5.825013,
4.3890561)
F = lambda x: np.exp(-x) - 1 + x
dF = lambda x: -np.exp(-x) + 1
h = (X[-1] - X[0]) / (len(X) - 1)
dY = five points rule(X, Y, h)
dF = np.reshape(dF(X), (len(X), 1))
E = np.abs(dF - dY)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(X, Y, dY, E), headers=['X', 'F(x)', "F'(x)",
"Error"], tablefmt="grid"))
Câu a
+----+
    X | F(x) | F'(x) |
+=====+======+
| 1.05 | -1.70985 | 7.79869 | 0.0484619 |
+----+
| 1.1 | -1.37382 | 5.75375 | 0.0210282 |
+----+
| 1.15 | -1.11921 | 4.49941 | 0.00587019 |
+----+----+
| 1.2 | -0.916014 | 3.67551 | 0.00265236 |
+----+
| 1.25 | -0.747022 | 3.08842 | 0.0276648 |
+----+
| 1.3 | -0.601597 | 2.71099 | 0.0128443 |
Câu b
```

Tính gần đúng tích phân

Bài 2

2. Approximate the following integrals using the Trapezoidal rule.

```
a. \int_{-0.25}^{0.25} (\cos x)^2 dx
b. \int_{-0.5}^{0} x \ln(x+1) dx
c. \int_{0.75}^{1.3} ((\sin x)^2 - 2x \sin x + 1) dx
d. \int_{e}^{e+1} \frac{1}{x \ln x} dx
```

```
# Hàm trapezoidal_rule tính xâ'p xi' tích phân cu'a hàm sô' F(x) trong
khoa'ng [a, b] bằng phương pháp hình thang.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/(2 - 1).
# Giá tri x\hat{a}'p xi' được tính bằng công thức (F(a) + F(b)) / 2 * h.
def trapezoidal rule(a, b, F):
  h = (b - a)/(2 - 1)
  return (F(a) + F(b)) / 2 * h
# Hàm simpson rule tính xấ p xi' tích phân cu'a hàm số F(x) trong
khoa'ng [a, b] bằng phương pháp Simpson 1/3.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/(3 - 1).
# Giá tri xâ´p xiʾ được tính bằng công thức (F(a) + 4 * F(a + h) +
F(b)) * h / 3.
def simpson_rule(a, b, F):
  h = (b - a)/(3 - 1)
  return (F(a) + 4 * F(a + h) + F(b)) * h / 3
# Hàm midpoint rule tính xâ'p xi' tích phân cu'a hàm sô' F(x) trong
khoa'ng [a, b] bằng phương pháp trung điê'm.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/(2 - 1).
```

```
# Điể'm trung điể'm được tính là (a + b)/ 2.
# Giá tri xâ'p xi' được tính bằng công thức h * F(mid).
def midpoint_rule(a, b, F):
  h = (b - a)/(2 - 1)
 mid = (a + b)/ 2
  return h * F(mid)
# Hàm composite trapezoidal rule tính xâ'p xi' tích phân cu'a hàm sô'
F(x) trong khoa'ng [a, b] bằng phương pháp hình thang với phân chia
thành n đoan.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/ n.
# Tô'ng các giá trị xâ'p xi' trên các đoạn được tính bằng cách lặp qua
từng đoan và áp dung trapezoidal rule.
def composite trapezoidal rule(a, b, F):
  n = 1000
 h = (b - a)/n
 sum = 0
 while (a < b):
    sum += trapezoidal rule(a, a + h, F)
    a += h
  return sum
# Hàm composite simpson rule tính x\hat{a}'p xi' tích phân cu'a hàm s\hat{o}' F(x)
trong khoa'ng [a, b] bằng phương pháp Simpson 1/3 với phân chia thành
n đoan.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/ n.
# Tô'ng các giá tri xâ'p xi' trên các đoan được tính bằng cách lặp qua
từng đoan và áp dung simpson rule.
def composite simpson rule(a, b, F):
  n = 1000
  h = (b - a)/n
  sum = 0
 while (a < b):
    sum += simpson rule(a, a + h, F)
    a += h
  return sum
# Hàm composite midpoint rule tính xâ p xi tích phân cu a hàm sô 
F(x) trong khoa<sup>2</sup>ng [a, b] bằng phương pháp trung điệ m với phân chia
thành n đoan.
# Bước lặp h được tính là (b - a)/ n.
# Tô'ng các giá tri xâ'p xi' trên các đoan được tính bằng cách lặp qua
từng đoan và áp dung midpoint rule.
def composite midpoint rule(a, b, F):
  n = 1000
  h = (b - a)/n
```

```
sum = 0
 while (a < b):
    sum += midpoint rule(a, a + h, F)
  return sum
# Câu a
a = -0.25
b = 0.25
F = lambda x: np.cos(x)** 2
res = composite trapezoidal rule(a, b, F)
print("Câu a")
print('Giá tri xâp xi với Composite Trapezoidal Rule = ', res)
print('Sai sô'', np.abs(res -0.4897127693))
# Câu b
a = -0.5
b = 0
F = lambda x: x * np.log(x + 1)
res = composite trapezoidal rule(a, b, F)
print()
print('Câu b')
print('Giá tri xâp xi với Composite Trapezoidal Rule = ', res)
print('Sai sô'', np.abs(res - 0.05256980729))
# Câu c
a = 0.75
b = 1.3
F = lambda x: np.sin(x)**2 - 2 * x * np.sin(x) + 1
res = composite trapezoidal rule(a, b, F)
print()
print('Câu c')
print('Giá tri xâp xi với Composite Trapezoidal Rule = ', res)
print('Sai sô'', np.abs(res - -0.02037679598))
# Câu d
a = np.e
b = np.e + 1
F = lambda x: 1/(x * np.log(x))
res = composite trapezoidal rule(a, b, F)
print()
print('Câu d')
print('Giá tri xâp xì với Trapezoidal Rule = ', res)
print('Sai sô'', abs(res - 0.2725138802))
Câu a
Giá trị xâp xỉ với Composite Trapezoidal Rule = 0.4897127493260378
Sai sô′ 1.9973962206432105e-08
Câu b
```

```
Giá trị xâp xỉ với Composite Trapezoidal Rule = 0.052569842563918716
Sai sô´ 3.52739187164941e-08

Câu c
Giá trị xâp xỉ với Composite Trapezoidal Rule = -0.02037681220793073
Sai sô´ 1.6227930728363038e-08

Câu d
Giá trị xâp xỉ với Trapezoidal Rule = 0.2727186353904608
Sai sô´ 0.0002047551904608147
```

- **12.** Repeat Exercise 4 using the Midpoint rule and the results of Exercise 10.
- 2. Approximate the following integrals using the Trapezoidal rule.

a.
$$\int_{-0.25}^{0.25} (\cos x)^2 dx$$
b.
$$\int_{-0.5}^{0} x \ln(x+1) dx$$
c.
$$\int_{0.75}^{1.3} ((\sin x)^2 - 2x \sin x + 1) dx$$
d.
$$\int_{e}^{e+1} \frac{1}{x \ln x} dx$$

- 3. Find a bound for the error in Exercise 1 using the error formula, and compare this to the actua
- 4. Find a bound for the error in Exercise 2 using the error formula, and compare this to the actua
- Repeat Exercise 1 using Simpson's rule.
- **6.** Repeat Exercise 2 using Simpson's rule.
- 7. Repeat Exercise 3 using Simpson's rule and the results of Exercise 5.
- **8.** Repeat Exercise 4 using Simpson's rule and the results of Exercise 6.
- 9. Repeat Exercise 1 using the Midpoint rule.
- Repeat Exercise 2 using the Midpoint rule.

```
#Cau a
a = -0.25
b = 0.25
F = lambda x: np.cos(x)** 2
res = midpoint rule(a, b, F)
print("Câu a")
print('Giá trị xâp xỉ với Midpoint Rule = ', res)
#Cau b
a = -0.5
b = 0
F = lambda x: x * np.log(x + 1)
res = midpoint rule(a, b, F)
print()
print('Cau b')
print('Giá tri xâp xi với Midpoint Rule = ', res)
#Cau c
```

```
a = 0.75
b = 1.3
F = lambda x: np.sin(x)**2 - 2 * x * np.sin(x) + 1
res = midpoint rule(a, b, F)
print()
print('Cau c')
print('Giá tri xâp xỉ với Midpoint Rule = ', res)
#Cau d
a = np.e
b = np.e + 1
F = lambda x: 1/(x * np.log(x))
res = midpoint rule(a, b, F)
print()
print('Cau d')
print('Giá tri xâp xi với Midpoint Rule = ', res)
Câu a
Giá tri xâp xỉ với Midpoint Rule = 0.5
Giá tri xâp xỉ với Midpoint Rule = 0.03596025905647261
Cau c
Giá trị xấp xỉ với Midpoint Rule = -0.011895258503444106
Cau d
Giá tri xâp xỉ với Midpoint Rule = 0.26583859242827784
```

22. Given the function f at the following values,

x	1.8	2.0	2.2	2.4	2.6
f(x)	3.12014	4.42569	6.04241	8.03014	10.46675

approximate $\int_{1.8}^{2.6} f(x) dx$ using all the appropriate quadrature formulas of this section.

```
X = np.array([1.8, 2, 2.2, 2.4, 2.6])
Y = np.array([3.12014, 4.42569, 6.04241, 8.03014, 10.46675])
def trapezoidal(X, Y):
   h = X[1] - X[0]
   n = len(X)
   sum = 0
   for i in range (0, n - 1):
        sum += (Y[i] + Y[i + 1]) / 2 * h
   return sum
```

```
def simpson(X, Y):
  h = X[1] - X[0]
  n = len(X)
  sum = 0
  for i in range (0, n - 2, 2):
    sum += (Y[i] + 4 * Y[i + 1] + Y[i + 2]) * h / 3
  return sum
def midpoint(X, Y):
  h = (X[1] - X[0]) * 2
  sum = 0
  for i in range (1, 4, 2):
    sum += Y[i] * h
  return sum
print('Giá tri xâp xi với Trapezoidal Rule = ', trapezoidal(X, Y))
print()
print('Giá tri xâp xi với Simpson Rule = ', simpson(X, Y))
print()
print('Giá tri xâp xi với Midpoint Rule = ', midpoint(X, Y))
Giá tri xâp xỉ với Trapezoidal Rule = 5.058336999999999
Giá tri xâp xỉ với Simpson Rule = 5.033002
Giá tri xâp xỉ với Midpoint Rule = 4.982331999999999
```

#CHƯƠNG 7: GIẢI PTVP VÀ HPTVP

Giải PTVP bâc nhất

Giải PTVP bậc cao - Taylor bậc 2

Bài 2

Use Taylor's method of order two to approximate the solutions for each of the following initia problems.

```
a. y' = e^{t-y}, 0 \le t \le 1, y(0) = 1, with h = 0.5

b. y' = \frac{1+t}{1+y}, 1 \le t \le 2, y(1) = 2, with h = 0.5

c. y' = -y + ty^{1/2}, 2 \le t \le 3, y(2) = 2, with h = 0.25

d. y' = t^{-2}(\sin 2t - 2ty), 1 \le t \le 2, y(1) = 2, with h = 0.25
```

```
import sympy as sp

def Second_taylor_series(x0, y0, dy_dx, h, ilterations):
    x_ = [x0]
```

```
y_{-} = [y0]
 # Khai báo các biê'n và hàm
 x = sp.symbols('x')
 y = sp.Function('y')(x)
 # Đinh nghĩa dx/dt (trong trường hợp này là dy/dx)
 \# dy dx = 1 - 2*y**2 - x
 dy dx = dy dx.simplify()
 # Tính đạo hàm bậc hai cu'a y theo x
 d2y dx2 = sp.diff(dy dx, x)
 # Thay đao hàm bâc nhất cu'a y bằng dy/dx
 d2y dx2 = d2y dx2.subs(sp.Derivative(y, x), dy dx)
 # Đơn gia'n hóa kế t qua'
 d2y dx2 = d2y dx2.simplify()
  for i in range(ilterations):
    res = y0 + h * dy_dx.subs({x: x0, y: y0}).evalf() + h** 2*
d2y_dx2.subs({x: x0, y: y0}).evalf()/2
    x new = x0 + h
    x .append(x new)
    y .append(res)
    x0 = x \text{ new}
   y0 = res
  return x_, y_
#Cau a
x0 = 0
y0 = 1
a = 0
b = 1
h = 0.5
ilterations = int((b - a)/h)
x = sp.symbols('x')
y = sp.Function('y')(x)
dy = sp.exp(x - y)
X, Y = Second taylor series(x0, y0, dy, h, ilterations)
print('Câu a')
print(tabulate(zip(X, Y), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
#Cau b
x0 = 1
y0 = 2
a = 1
b = 2
h = 0.5
ilterations = int((b - a)/h)
x = sp.symbols('x')
```

```
y = sp.Function('y')(x)
dy = (1 + x)/(1 + y)
X, Y = Second_taylor_series(x0, y0, dy, h, ilterations)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(X, Y), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
#Cau c
x0 = 2
y0 = 2
a = 2
b = 3
h = 0.25
ilterations = int((b - a)/h)
x = sp.symbols('x')
y = sp.Function('y')(x)
dy = -y + x * y**(1/2)
X, Y = Second_taylor_series(x0, y0, dy, h, ilterations)
print()
print("Câu c")
print(tabulate(zip(X, Y), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
#Cau d
x0 = 1
y0 = 2
a = 1
b = 2
h = 0.25
ilterations = int((b - a)/h)
x = sp.symbols('x')
y = sp.Function('y')(x)
dy = x^{**}(-2) * (sp.sin(2 * x) - 2 * x * y)
X, Y = Second_taylor_series(x0, y0, dy, h, ilterations)
print()
print("Câu d")
print(tabulate(zip(X, Y), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
Câu a
+----+
| x |
             УΙ
+====+====+
0 | 1
+----+
| 0.5 | 1.21301 |
+----+
| 1 | 1.48933 |
+----+
```

```
Câu b
+----+
| x | y |
+====+=====+
| 1 | 2
+----+
| 1.5 | 2.35648 |
+----+
| 2 | 2.74548 |
+----+
Câu c
+----+
| x | y |
+=====+
| 2 | 2
+----+
| 2.25 | 2.24372 |
+----+
| 2.5 | 2.56341 |
+----+
| 2.75 | 2.96339 |
+----+
| 3 | 3.4487 |
+----+
Câu d
+----+
| x | y |
+=====+
| 1 | 2 |
+----+
| 1.25 | 1.46265 |
+----+
| 1.5 | 1.07852 |
| 1.75 | 0.791842 |
+-----+
| 2 | 0.574516 |
+----+
```

12. Use the Taylor method of order two with h = 0.1 to approximate the solution to

$$y' = 1 + t \sin(ty), \quad 0 \le t \le 2, \quad y(0) = 0.$$

```
a = 0
b = 2
h = 0.1
x0 = 0
y0 = 0
ilterations = int((b - a)/h)
x = sp.symbols('x')
y = sp.Function('y')(x)
dy = 1 + x * sp.sin(x * y)
X, Y = Second_taylor_series(x0, y0, dy, h, ilterations)
print(tabulate(zip(X, Y), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
+----+
   x |
            УΙ
+====+
| 0 | 0
| 0.1 | 0.1
+----+
0.2 | 0.20025
+----+
| 0.3 | 0.301653 |
| 0.4 | 0.405727 |
+----+
| 0.5 | 0.514639 |
| 0.6 | 0.631243 |
+----+
| 0.7 | 0.75908
| 0.8 | 0.902234 |
+----+
| 0.9 | 1.06478
| 1 | 1.2493
| 1.1 | 1.45398
+----+
| 1.2 | 1.66834
| 1.3 | 1.87142
+----+
 1.4 | 2.03821
 1.5 | 2.1526
+----+
| 1.6 | 2.21326
```

PP Euler

Bài 2

2. Use Euler's method to approximate the solutions for each of the following initial-value problems.

```
a. y' = e^{t-y}, 0 \le t \le 1, y(0) = 1, with h = 0.5

b. y' = \frac{1+t}{1+y}, 1 \le t \le 2, y(1) = 2, with h = 0.5

c. y' = -y + ty^{1/2}, 2 \le t \le 3, y(2) = 2, with h = 0.25

d. y' = t^{-2}(\sin 2t - 2ty), 1 \le t \le 2, y(1) = 2, with h = 0.25
```

```
def first_order_taylor(x0, y0, h, Fxy, ilterations):
 x_{-} = [x0]
  y = [y0]
  for i in range(ilterations):
    y_new = y0 + h * Fxy(x0, y0)
    x new = x0 + h
    x_a.append(x_new)
    y_.append(y_new)
    x0 = x_new
    y0 = y_new
  return x_, y_
#Cau a
x0 = 0
y0 = 1
h = 0.5
a = 0
b = 1
n = int((b - a)/h)
X = np.linspace(0, 1, n + 1)
dy = lambda x, y: np.exp(x - y)
stt, res = first order taylor(x0, y0, h, dy, n)
print("Câu a")
print(tabulate(zip(stt, res), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
```

```
#Cau b
x0 = 1
y0 = 2
h = 0.5
a = 1
b = 2
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(1, 2, n + 1)
dy = lambda x, y: (1 + x)/(1 + y)
stt, res = first_order_taylor(x0, y0, h, dy, n)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(stt, res), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
#Cau c
x0 = 2
y0 = 3
h = 0.25
a = 2
b = 3
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(2, 3, n + 1)
dy = lambda x, y: -y + x * y**(1/2)
stt, res = first_order_taylor(x0, y0, h, dy, n)
print()
print("Câu c")
print(tabulate(zip(stt, res), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
#Cau d
x0 = 1
y0 = 2
h = 0.25
a = 1
b = 2
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(1, 2, n)
dy = lambda x, y: x^{**}(-2) * (np.sin(2 * x) - 2 * x * y)
stt, res = first order taylor(x0, y0, h, dy, n)
print()
print("Câu d")
print(tabulate(zip(stt, res), headers = ['x', 'y'], tablefmt="grid"))
Câu a
+----+
   X |
+====+=====+
```

0	
Câu b	
++ x y	
+====+====+ 1	
1.5 2.33333	
2 2.70833	
++ Câu c	
++	
X Y +=====+	
2 3 ++	
2.25 3.11603	
2.5 3.32996	
2.75 3.63798	
3	
Câu d ++	
x y +====+	
1	
1.25 1.22732	
1.5 0.83215	
1.75 0.570447	
2	
TT	

Consider the initial-value problem

$$y' = -10y$$
, $0 \le t \le 2$, $y(0) = 1$,

which has solution $y(t) = e^{-10t}$. What happens when Euler's method is applied to this problem with h = 0.1? Does this behavior violate Theorem 5.9?

```
def first order taylor(x0, y0, h, Fxy, ilterations):
 x_{-} = [x0]
 y_{-} = [y0]
 for i in range(ilterations):
   y \text{ new} = y0 + h * Fxy(x0, y0)
   x new = x0 + h
   x .append(x new)
   y_.append(y_new)
   x0 = x \text{ new}
   y0 = y_new
 return x_, y_
dy = lambda x, y: -10 * y
x0 = 0
y0 = 1
h = 0.1
a = 0
b = 2
n = int((b - a)/h)
X = np.linspace(a, b, n + 1)
Y = lambda x: np.e^{**}(-10 * x)
x, y = first\_order\_taylor(x0, y0, h, dy, n)
print(tabulate(zip(x, y, Y(X)), headers = ['x', 'y', 'Exact values'],
tablefmt="grid"))
+----+
| x | y | Exact values |
+====+====+
0 | 1 | 1
+----+
+----+
| 0.2 | 0 |
              0.135335
+----+
| 0.3 | 0 | 0.0497871 |
| 0.4 | 0 | 0.0183156 |
+----+
| 0.5 | 0 | 0.00673795 |
| 0.6 | 0 | 0.00247875 |
+----+
| 0.7 | 0 | 0.000911882 |
```

0.8	0	0.000335463
0.9	0	0.00012341
1 1	0	4.53999e-05
1.1	0	1.67017e-05
1.2	0	6.14421e-06
1.3	0	2.26033e-06
1.4	0	8.31529e-07
1.5	0	3.05902e-07
1.6	0	1.12535e-07
1.7	0	4.13994e-08
1.8	0	1.523e-08
1.9	0	5.6028e-09
2	0	2.06115e-09
T	+-	

PP Midpoint và hiệu chỉnh Heun

Euler cải tiến

Bài 2

Use the Modified Euler method to approximate the solutions to each of the following problems, and compare the results to the actual values.

a. $y' = e^{t-y}$, $0 \le t \le 1$, y(0) = 1, with h = 0.5; actual solution $y(t) = \ln(e^t + 1)$

b.
$$y' = \frac{1+t}{1+y}$$
, $1 \le t \le 2$, $y(1) = 2$, with $h = 0.5$; actual solution $y(t) = \sqrt{t^2 - t^2}$

c.
$$y' = -y + ty^{1/2}$$
, $2 \le t \le 3$, $y(2) = 2$, with $h = 0.25$; actual solu $\left(t - 2 + \sqrt{2}ee^{-t/2}\right)^2$.

d. $y' = t^{-2}(\sin 2t - 2ty), \quad 1 \le t \le 2, \quad y(1) = 2$, with h = 0.25; actual sol $\frac{1}{2}t^{-2}(4 + \cos 2 - \cos 2t).$

Hàm modified_euler tính giá trị xâ´p xiʾ cuʾa phương trình vi phân bậc nhâ´t y' = Fxy(x, y) suʾ dụng phương pháp Euler caʾi tiê´n

```
(Modified Euler method).
# Đâ`u vào:
# - x0: Giá tri ban đâ`u cu'a biê'n đôc lập x.
# - y0: Giá tri ban đâ`u cu'a hàm sô´ y tai x = x0.
# - h: Bước xấ p xi .
# - Fxy: Hàm số Fxy(x, y) đại diện cho đạo hàm cu'a hàm y theo biế n
# - iterations: Sô´ lâ`n lặp để' tính giá tri xâ´p xi'.
# Đâ`u ra:
# - x : Danh sách chứa các giá tri x tương ứng.
# - y_: Danh sách chứa các giá trị xấ p xi' cu'a hàm số y tương ứng.
def modified_euler(x0, y0, h, Fxy, iterations):
 x_ = [x0] # Khơ'i tạo danh sách chứa giá trị x với giá trị ban đâ`u
x0.
  y_ = [y0] # Khơ'i tạo danh sách chứa giá trị xâ'p xi' y với giá tri
ban đâ`u y0.
 for i in range(iterations):
    predictor = y0 + h * Fxy(x0, y0) # Buớc dự đoán: su' dụng Euler
method đê' dư đoán giá tri y tai x + h.
    y \text{ new} = y0 + h * (Fxy(x0 + h, predictor) + Fxy(x0, y0)) / 2 #
Tính giá tri xâ'p xi' mới sư' dung trung bình có trong sô' cu'a đạo
hàm tại x và x + h.
    x new = x0 + h # Tăng giá tri cu'a x lên một bước xâ'p xi' h.
    x_.append(x_new) # Thêm giá trị mới cu'a x vào danh sách xâ p
    y_.append(y_new) # Thêm giá trị xấ p xi mới cu a y vào danh sách
xâ'p xi'.
    x0 = x new # Câp nhất giá tri x0 cho lầ`n lặp tiế p theo.
    y0 = y new # Câp nhất giá tri y0 cho lầ`n lặp tiế´p theo.
  return x_, y_ # Tra' vê` danh sách các giá trị x và y tương ứng.
#Cau a
x0 = 0
y0 = 1
h = 0.5
a = 0
b = 1
n = int((b - a)/h)
X = np.linspace(0, 1, n + 1)
dy = lambda x, y: np.exp(x - y)
real y = lambda x: np.log(np.e^{**} x + np.e - 1)
Y = real y(X)
stt, res = modified euler(x0, y0, h, dy, n)
E = np.abs(Y - res)
print("Câu a")
print(tabulate(zip(stt, res, Y, E), headers = ['x', 'y', 'Exact y',
'Error'], tablefmt="grid"))
```

```
#Cau b
x0 = 1
y0 = 2
h = 0.5
X = np.linspace(1, 2, 3)
dy = lambda x, y: (1 + x)/(1 + y)
real_y = lambda x: np.sqrt(x^{**2} + 2^* x + 6) - 1
Y = real y(X)
stt, res = modified_euler(x0, y0, h, dy, 3 - 1)
E = np.abs(Y - res)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(stt, res, Y, E), headers = ['x', 'y', 'Exact y',
'Error'], tablefmt="grid"))
#Cau c
x0 = 2
y0 = 2
h = 0.25
X = np.linspace(2, 3, 5)
dy = lambda x, y: -y + x * y**(1/2)
real y = lambda x: (x - 2 + np.sqrt(2) * np.e** (1 - x / 2))** 2
Y = real y(X)
stt, res = modified euler(x0, y0, h, dy, 5 - 1)
E = np.abs(Y - res)
print()
print("Câu c")
print(tabulate(zip(stt, res, Y, E), headers = ['x', 'y', 'Exact y',
'Error'], tablefmt="grid"))
#Cau d
x0 = 1
y0 = 2
h = 0.25
X = np.linspace(1, 2, 5)
dy = lambda x, y: x^{**}(-2) * (np.sin(2 * x) - 2 * x * y)
real y = lambda x: \frac{1}{2} * x**(-2)* (4 + np.cos(2) - np.cos(2 * x))
Y = real y(X)
stt, res = modified_euler(x0, y0, h, dy, 5 - 1)
E = np.abs(Y - res)
print()
print("Câu d")
print(tabulate(zip(stt, res, Y, E), headers = ['x', 'y', 'Exact y',
'Error'], tablefmt="grid"))
Câu a
+----+
```

x	у	Exact y	Error
0			0
0.5		1.21402	0.00410305
			0.00767438
	+	-	+
Câu b ++	+	+	
x	y =====+=		Error
1 1	•	_ :	0
1.5	2.35417	2.3541	6.47004e-05
	•		8.7696e-05
	+	+	
Câu c	+	+	+
•	•	•	Error
2	•	•	4.44089e-16
2.25	2.2455	2.24412	0.00137834
2.5	•	+ 2.56445	•
2.75	•	+ 2.96519	•
3	3.45657	3.45129	0.00528177
+	+	+	+
Câu d	+	-+	-+
x +=====	у +======	Exact y =+=======	Error -+======
1	2	2	0
1.25	1.41608	1.4032	0.0128761
1.5	1.03101	1.01641	0.0146009
1.75	0.752267	0.73801	0.0142569
•	•	0.529687	•
'			

Use the Runge-Kutta method for systems to approximate the solutions of the following systems of first-order differential equations, and compare the results to the actual solutions.

```
a. u'_1 = u_1 - u_2 + 2, u_1(0) = -1; u'_2 = -u_1 + u_2 + 4t, u_2(0) = 0; 0 \le t \le 1; h = 0.1; actual solutions u_1(t) = -\frac{1}{2}e^{2t} + t^2 + 2t - \frac{1}{2} and u_2(t) = \frac{1}{2}e^{2t} + t^2 - \frac{1}{2}.

b. u'_1 = \frac{1}{9}u_1 - \frac{2}{3}u_2 - \frac{1}{9}t^2 + \frac{2}{3}, u_1(0) = -3; u'_2 = u_2 + 3t - 4, u_2(0) = 5; 0 \le t \le 2; h = 0.2; actual solutions u_1(t) = -3e^t + t^2 and u_2(t) = 4e^t - 3t + 1.

c. u'_1 = u_1 + 2u_2 - 2u_3 + e^{-t}, u_1(0) = 3; u'_2 = u_2 + u_3 - 2e^{-t}, u_2(0) = -1; u'_3 = u_1 + 2u_2 + e^{-t}, u_3(0) = 1; 0 \le t \le 1; h = 0.1; actual solutions u_1(t) = -3e^{-t} - 3\sin t + 6\cos t, u_2(t) = \frac{3}{2}e^{-t} + \frac{3}{10}\sin t - \frac{21}{10}\cos t - \frac{2}{5}e^{2t}, and u_3(t) = -e^{-t} + \frac{12}{5}\cos t + \frac{9}{5}\sin t - \frac{2}{5}e^{2t}.

d. u'_1 = 3u_1 + 2u_2 - u_3 - 1 - 3t - 2\sin t, u_1(0) = 5; u'_2 = u_1 - 2u_2 + 3u_3 + 6 - t + 2\sin t + \cos t, u_2(0) = -9; u'_3 = 2u_1 + 4u_3 + 8 - 2t, u_3(0) = -5; 0 \le t \le 2; h = 0.2; actual solutions u_1(t) = 2e^{3t} + 3e^{-2t} + 1, u_2(t) = -8e^{-2t} + e^{4t} - 2e^{3t} + \sin t, and u_3(t) = 2e^{4t} - 4e^{3t} - e^{-2t} - 2.
```

```
def Runge kutta 4(x0, y0, y1, a, b, h, F1, F2, ilterations):
 x = x0
  z1 = y0
  z2 = y1
 K1 = np.zeros([1, 2])
 K2 = np.zeros([1, 2])
 K3 = np.zeros([1, 2])
 K4 = np.zeros([1, 2])
  y = [y0]
 dy_{-} = [y1]
  x_{-} = [x0]
  for i in range(ilterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z2 = z2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
    x = x + h
    y .append(z1)
```

```
dy .append(z2)
    x .append(x)
  return x_, y_, dy_
# Đâ`u vào:
# - x0: Giá tri ban đâ`u cu'a biê'n đôc lập x.
# - y0: Giá trị ban đâ`u cu'a hàm số y1 tại x = x0.
# - y1: Giá tri ban đâ`u cu'a hàm sô´ y2 tai x = x0.
# - y2: Giá trị ban đâ`u cu'a hàm sô´ y3 tại x = x0.
# - a: Giá tri ban đâ`u cu'a khoa'ng cách x.
# - b: Giá tri kê't thúc cu'a khoa'ng cách x.
# - h: Bước xâ´p xi'.
# - F1: Hàm số F1(x, y1, y2, y3) đại diện cho đạo hàm cu'a hàm y1
theo biê'n x.
# - F2: Hàm số´ F2(x, y1, y2, y3) đại diện cho đạo hàm cu'a hàm y2
theo biê'n x.
# - F3: Hàm số´ F3(x, y1, y2, y3) đại diện cho đạo hàm cu'a hàm y3
theo biê'n x.
# - iterations: Sô´ lâ`n lăp đê' tính giá tri xâ´p xi'.
# Đâ`u ra:
# - x : Danh sách chứa các giá tri x tương ứng.
# - rl: Danh sách chứa các giá trị xấ p xi' cu'a hàm số y1 tương ứng.
# - r2: Danh sách chứa các giá trị xấ p xi cu'a hàm số y2 tương ứng.
# - r3: Danh sách chứa các giá trị xấ p xi' cu'a hàm số y3 tương ứng.
def Runge kutta_4_3_an(x0, y0, y1, y2, a, b, h, F1, F2, F3,
iterations):
  x = x0
  z1 = y0
  z2 = v1
  z3 = y2
 K1 = np.zeros([1, 3])
 K2 = np.zeros([1, 3])
 K3 = np.zeros([1, 3])
  K4 = np.zeros([1, 3])
  r1 = [y0]
  r2 = [y1]
  r3 = [y2]
  x = [x0]
  for i in range(iterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2, z3)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2, z3)
    K1[0, 2] = h * F3(x, z1, z2, z3)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2, z3
+ K1[0, 2]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2, z3
+ K1[0, 2]/2)
    K2[0, 2] = h * F3(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2, z3
+ K1[0, 2]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2, z3
```

```
+ K2[0, 2]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2, z3
+ K2[0, 2]/2)
    K3[0, 2] = h * F3(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2, z3
+ K2[0, 2]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1], z3 + K3[0, 1]
2])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1], z3 + K3[0, 1]
2])
    K4[0, 2] = h * F3(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1], z3 + K3[0, 1]
2])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z2 = z2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
    z3 = z3 + (K1[0, 2] + 2 * K2[0, 2] + 2 * K3[0, 2] + K4[0, 2]) / 6
    x = x + h
    r1.append(z1)
    r2.append(z2)
    r3.append(z3)
    x .append(x)
  return x , r1 , r2 , r3
#Cau a
dF1 = lambda t, u1, u2: u1 - u2 + 2
dF2 = lambda t, u1, u2: -u1 + u2 + 4 * t
x0 = 0
u1 x0 = -1
u2 x0 = 0
h = 0.1
a = 0
b = 1
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(a, b, n + 1)
U1 = lambda x: -1/2 * np.e**(2*x) + x** 2 + 2 * x - 1/2
U2 = lambda x: \frac{1}{2} * np.e^{**}(\frac{2}{x}) + x^{**} \frac{2}{2} - \frac{1}{2}
t, u1_t, u2_t = Runge_kutta_4(x0, u1_x0, u2_x0, a, b, h, dF1, dF2, n)
E1 = np.abs(U1(x) - u1_t)
E2 = np.abs(U2(x) - u2 t)
print('Câu a')
print(tabulate(zip(t, u1_t, U1(x), E1, u2_t, U2(x), E2), headers =
['t', 'u1(t)', 'u1(exact)', 'E1', 'u2(t)', 'u2(exact)', 'E2'],
tablefmt="grid"))
print()
#Cau b
dF1 = lambda t, u1, u2: \frac{1}{9}*u1-\frac{2}{3}*u2-\frac{1}{9}*t** \frac{2+\frac{2}{3}}{3}
dF2 = lambda t, u1, u2: u2+3*t - 4
x0 = 0
u1 x0 = -3
```

```
u2 x0 = 5
h = 0.2
a = 0
b = 2
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(a, b, n + 1)
U1 = lambda x: -3*np.e**(x) + x**2
U2 = lambda x: 4*np.e**x - 3*x + 1
t, u1_t, u2_t = Runge_kutta_4(x0, u1_x0, u2_x0, a, b, h, dF1, dF2, n)
E1 = np.abs(U1(x) - u1_t)
E2 = np.abs(U2(x) - u2 t)
print('Câu b')
print(tabulate(zip(t, u1_t, U1(x), E1, u2_t, U2(x), E2), headers =
['t', 'u1(t)', 'u1(exact)', 'E1', 'u2(t)', 'u2(exact)', 'E2'],
tablefmt="grid"))
print()
#Cau c
dF1 = lambda t, u1, u2, u3: u1 + 2*u2 - 2*u3+ np.e**(-t)
dF2 = lambda t, u1, u2, u3: u2+u3-2*np.e**(-t)
dF3 = lambda t, u1, u2, u3: u1 + \frac{2}{3} * u2 + np.e**(-t)
x0 = 0
u1 x0 = 3
u2 x0 = -1
u3 x0 = 1
h = 0.1
a = 0
b = 1
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(a, b, n + 1)
U1 = lambda x: -3*np.e**(-x) - 3*np.sin(x) + 6 *np.cos(x)
U2 = lambda x: \frac{3}{2}np.e**(-x) + \frac{3}{10} * np.sin(x) - \frac{21}{10}np.cos(x)
-2/5*np.e**(2*x)
U3 = lambda x: -np.e**(-x) + \frac{12}{5}*np.cos(x)+\frac{9}{5}*np.sin(x)-\frac{2}{5}*np.e**(2
* x)
t, u1_t, u2_t, u3_t = Runge_kutta_4_3_an(x0, u1_x0, u2_x0, u3_x0, a,
b, h, dF1, dF2, dF3, n)
E1 = np.abs(U1(x) - u1_t)
E2 = np.abs(U2(x) - u2 t)
E3 = np.abs(U3(x) - u3_t)
print('Câu c')
print(tabulate(zip(t, u1_t, U1(x), E1, u2_t, U2(x), E2, u3_t, U3(x),
E3), headers = ['t', 'u1(t)', 'u1(exact)', 'E1', 'u2(t)', 'u2(exact)',
'E2', 'u3(t)', 'u3(exact)', 'E3'], tablefmt="grid"))
print()
#Cau d
dF1 = lambda t, u1, u2, u3: 3*u1 + 2*u2-u3-1-3*t-2*np.sin(t)
```

```
dF2 = lambda t, u1, u2, u3: u1 - 2 * u2 + 3 * u3 + 6 - t + 2 *
np.sin(t)+np.cos(t)
dF3 = lambda t, u1, u2, u3: 2*u1+4*u3+8-2*t
\times 0 = 0
u1 x0 = 5
u2 x0 = -9
u3 x0 = -5
h = 0.2
a = 0
b = 2
n = int((b - a)/h)
x = np.linspace(a, b, n + 1)
U1 = lambda x: 2*np.e**(3*x)+3*np.e**(-2*x) + 1
U2 = lambda x: -8*np.e**(-2*x)+np.e**(4*x)-2 *np.e**(3*x)+np.sin(x)
U3 = lambda x: 2*np.e**(4*x)-4*np.e**(3*x)-np.e**(-2*x)-2
t, u1 t, u2 t, u3 t = Runge kutta 4 3 an(x0, u1 x0, u2 x0, u3 x0, a,
b, h, dF1, dF2, dF3, n)
E1 = np.abs(U1(x) - u1_t)
E2 = np.abs(U2(x) - u2_t)
E3 = np.abs(U3(x) - u3 t)
print('Câu d')
print(tabulate(zip(t, u1_t, U1(x), E1, u2_t, U2(x), E2, u3_t, U3(x),
E3), headers = ['t', 'u1(t)', 'u1(exact)', 'E1', 'u2(t)', 'u2(exact)',
'E2', 'u3(t)', 'u3(exact)', 'E3'], tablefmt="grid"))
Câu a
+------
  t | u1(t) | u1(exact) | E1 | u2(t) | u2(exact)
        E2 |
=+=======+
| 0 | -1 | -1 | 0 | 0
0
+----+----+-----
+-----+
| 0.1 | -0.9007 | -0.900701 | 1.37908e-06 | 0.1207 | 0.120701
| 1.37908e-06 |
+----+----+-----
+-----+
| 0.2 | -0.805909 | -0.805912 | 3.36882e-06 | 0.285909 | 0.285912
| 3.36882e-06 |
.
+----+----+-----
+-----+
| 0.3 | -0.721053 | -0.721059 | 6.17202e-06 | 0.501053 | 0.501059
| 6.17202e-06 |
+----+----+-----
+-----
| 0.4 | -0.65276 | -0.65277 | 1.00514e-05 | 0.77276 | 0.77277
```

```
| 1.00514e-05 |
+-----+
| 0.5 | -0.609126 | -0.609141 | 1.53459e-05 | 1.10913 | 1.10914
| 1.53459e-05 |
+-----+
| 0.6 | -0.600036 | -0.600058 | 2.24922e-05 | 1.52004 | 1.52006
| 2.24922e-05 |
+----+----+-----
+-----
| 0.7 | -0.637568 | -0.6376 | 3.20507e-05 | 2.01757 | 2.0176
| 3.20507e-05 |
+----+
| 0.8 | -0.736471 | -0.736516 | 4.47392e-05 | 2.61647 | 2.61652
| 4.47392e-05 |
+-----+
| 0.9 | -0.914762 | -0.914824 | 6.14751e-05 | 3.33476 | 3.33482
| 6.14751e-05 |
+----+----+-----
+-----
| 8.34286e-05 |
+-----+
Câu b
+----+
    u1(t) | u1(exact) | E1 | u2(t) | u2(exact)
     E2 |
=+=======+
  | -3 | -3 | 0 | 5 | 5
1 0
+----+----+-----
+-----
| 0.2 | -3.6242 | -3.62421 | 8.26534e-06 | 5.2856 | 5.28561
| 1.10326e-05 |
. - - - - - - + - - - - - - - - - +
| 0.4 | -4.31545 | -4.31547 | 2.01944e-05 | 5.76727 | 5.7673
| 2.69506e-05 |
+------+
| 0.6 | -5.10632 | -5.10636 | 3.70041e-05 | 6.48843 | 6.48848
| 4.93762e-05 |
```

```
+----+----+-----
+-----+
| 0.8 | -6.03656 | -6.03662 | 6.02703e-05 | 7.50208 | 7.50216
| 8.04109e-05 |
+----+
8.87313
| 0.000122767 |
+-----+
1.2 | -8.52022 | -8.52035 | 0.000134895 | 10.6803 | 10.6805
| 0.000179938 |
+-----+
| 1.4 | -10.2054 | -10.2056 | 0.000192236 | 13.0205 | 13.0208
| 0.000256406 |
+----+
| 1.6 | -12.2988 | -12.2991 | 0.000268356 | 16.0118 | 16.0121
| 0.000357914 |
+-----+
| 1.8 | -14.9086 | -14.9089 | 0.00036876 | 19.7981 | 19.7986
| 0.000491801 |
+----+-----
+-----
| 2 | -18.1667 | -18.1672 | 0.000500471 | 24.5556 | 24.5562
| 0.000667429 |
+----+
Câu c
+-----+
    u1(t) | u1(exact) | E1 | u2(t) | u2(exact)
    E2 | u3(t) | u3(exact) |
3 | 0
                | -1 | -1
| 0
          | 1 | 1.11022e-16 |
0
+-----+
| 0.1 | 2.95601 | 2.95601 | 3.3812e-07 | -1.19086 | -1.19086
| 6.86542e-07 | 1.17431 | 1.17431 | 4.48526e-07 |
+----+
| 0.2 | 2.8282 | 2.8282 | 7.96431e-07 | -1.36717 | -1.36717
| 1.76584e-06 | 1.29431 | 1.2943 | 1.3981e-06 |
```

```
+----+
| 0.3 | 2.62301 | 2.623 | 1.36237e-06 | -1.53517 | -1.53517 | 3.38789e-06 | 1.35508 | 1.35508 | 2.99908e-06 |
0.4 | 2.34715 | 2.34715 | 2.02159e-06 | -1.70213 | -1.70214
5.74835e-06 | 1.35097 | 1.35096 | 5.44592e-06 |
+----+----+----
+----+
| 0.5 | 2.00763 | 2.00763 | 2.75815e-06 | -1.8766 | -1.87661
| 9.10109e-06 | 1.27533 | 1.27532 | 8.98968e-06 |
+----+----+-----
+----+
| 0.6 | 1.61165 | 1.61165 | 3.55471e-06 | -2.06863 | -2.06864
| 1.37741e-05 | 1.12032 | 1.1203 | 1.39539e-05 |
+----+
| 0.7 | 1.16665 | 1.16664 | 4.39281e-06 | -2.29009 | -2.29011
| 2.01896e-05 | 0.876569 | 0.876548 | 2.07548e-05 |
+----+
| 0.8 | 0.68019 | 0.680185 | 5.25309e-06 | -2.55507 | -2.5551
| 2.88896e-05 | 0.532825 | 0.532795 | 2.99269e-05 |
+----+
| 0.9 | 0.159976 | 0.15997 | 6.11557e-06 | -2.88035 | -2.88039
| 4.05681e-05 | 0.0754659 | 0.0754237 | 4.21552e-05 |
+----+----
+----+
1 | -0.38623 | -0.386237 | 6.95996e-06 | -3.28594 | -3.286
| 5.61117e-05 | -0.51207 | -0.512129 | 5.8316e-05 |
+----+----+----
+----+
Câu d
+----+
 t | u1(t) | u1(exact) | E1 | u2(t) | u2(exact) 
E2 | u3(t) | u3(exact) | E3 |
| 0 | 5 | 6 | 1 | -9 | -9
0 | -5 | -5 | 0
----+----+----+
| 0.2 | 5.854 | 6.6552 | 0.801198 | -6.58494 | -6.58259
0.00234919 | -5.5112 | -5.50771 | 0.00348883 |
+----+
```

0.0096013 +	8.98822 0.604912 -5.8413 -5.82373 +	0.0175677 +	
0.6 13.5889 0.0331595	14.0029 0.413971 -4.51809 -4.45343	-2.95419 0.0646549	
0.8 23.4176 0.104171 ++	23.652 0.234429 2.56363 2.77046	1.48419 0.206829	1.58836
1	41.5771 0.0788238 26.1091 26.7188	3 13.8803 0.60974	14.1859
1.2 74.4959 0.852321 ++	74.4686 0.0273265 92.8336 94.5372	5 47.6679 1.70356	48.5202
1.4 134.588 2.29173 1	134.555 0.0326936 267.464 272.047	5 135.261 4.58257	137.553
1.6 243.978 5.99331	244.143 0.165025 03.622 715.608	353.504 11.9859	
1.8 443.127 15.3415 1		882.032 30.6824	
2	807.913 2.17471 868.96 4346.18	2136.25 77.2237	2174.86

Giải ptvp nhiều bước

Bài 2

2 3 3

2. Use each of the Adams-Bashforth methods to approximate the solutions to the following initial-value problems. In each case use starting values obtained from the Runge-Kutta method of order four. Compare the results to the actual values.

a.
$$y' = \frac{2 - 2ty}{t^2 + 1}$$
, $0 \le t \le 1$, $y(0) = 1$, with $h = 0.1$ actual solution $y(t) = \frac{2t + 1}{t^2 + 2}$.

b.
$$y' = \frac{y^2}{1+t}$$
, $1 \le t \le 2$, $y(1) = -(\ln 2)^{-1}$, with $h = 0.1$ actual solution $y(t) = \frac{-1}{\ln(t+1)}$.

c.
$$y' = (y^2 + y)/t$$
, $1 \le t \le 3$, $y(1) = -2$, with $h = 0.2$ actual solution $y(t) = \frac{2t}{1-t}$.

d.
$$y' = -ty + 4t/y$$
, $0 \le t \le 1$, $y(0) = 1$, with $h = 0.1$ actual solution $y(t) = \sqrt{4 - 3e^{-t^2}}$.

```
def Runge_kutta_4(x0, y0, a, b, h, Fxy):
    Phương pháp Runge-Kutta bậc 4 để gia'i các phương trình vi phân
thông thường bậc nhấ t.
    Tham sô':
        x0 (float): Giá tri ban đâ`u cu'a biê'n đôc lập.
        y0 (float): Giá tri ban đâ`u cu'a biê'n phu thuôc.
        a (float): Bă't đâ`u cu'a đoan.
        b (float): Kê't thúc cu'a đoạn.
        h (float): Bước nha'y.
        Fxy (function): Môt hàm đại diên cho đạo hàm dy/dx.
    Returns:
        list, list: Danh sách các giá trị x và y.
    n = int((b - a) / h)
    x_{-} = [x0] # Kho'i tạo danh sách đê' lưu trữ các giá trị x
    y = [y0] # Kho'i tạo danh sách đê' lưu trữ các giá trị y
    for i in range(n):
        k1 = h * Fxy(x0, y0)
        k2 = h * Fxy(x0 + h/2, y0 + k1/2)
        k3 = h * Fxy(x0 + h/2, y0 + k2/2)
        k4 = h * Fxy(x0 + h, y0 + k3)
        # Tính toán giá tri y mới
        y_new = y0 + (k1 + 2 * k2 + 2 * k3 + k4) / 6
        # Câp nhất các giá tri x và y
        x new = x0 + h
        x_{-}.append(x_{-}new)
        y .append(y new)
        # Cập nhật x và y cho vòng lặp tiế p theo
        x0 = x \text{ new}
        y0 = y \text{ new}
```

```
return x_, y_
def adams fourth order predictor corrector(res, stt, Fxy, h, n):
    Phương pháp dư đoán-sư'a lô~i bâc 4 cu'a Adams đê' gia'i các
phương trình vi phân thông thường bậc nhấ t.
    Tham sô':
        res (list): Danh sách các gia'i gâ'n đúng.
        stt (list): Danh sách các điể m tương ứng trên đoạn.
        Fxy (function): Môt hàm đại diên cho đạo hàm dy/dx.
        h (float): Bước nha'y.
        n (int): Sô´ lâ`n lăp.
    Returns:
        list: Danh sách các gia'i gâ`n đúng đã được cập nhật.
    # Lăp qua đê' tính toán các gia'i pháp
    for i in range(4, n):
        res[i] = res[i - 1] + h * (55 * Fxy(stt[i - 1], res[i - 1])
                                         - 59 * Fxy(stt[i - 2], res[i -
2])
                                         + 37 * Fxy(stt[i - 3], res[i -
3])
                                         - 4 * Fxy(stt[i - 4], res[i -
4])) / 24
    return res
#Cau a
a = 0
b = 1
x0 = 0
y0 = 1
h = 0.1
dy = lambda x, y: (2 - 2 * x * y) / (x** 2 + 1)
Y = lambda x: (2 * x + 1)/ (x** 2 + 1)
stt, res = Runge kutta 4(x0, y0, a, b, h, dy)
correct = adams fourth order predictor corrector(res, stt, dy, h,
len(res))
stt = np.array(stt)
correct = np.array(correct)
E = np.abs(Y(stt) - correct)
print("Câu a")
print(tabulate(zip(stt, correct, Y(stt), E), headers = ['x', 'Adams 4
buớc', 'Exact Values', 'Error'], tablefmt="grid"))
#Cau b
a = 1
b = 2
```

```
x0 = 1
y0 = -np.log(2)**(-1)
h = 0.1
dy = lambda x, y: y**2/(1 + x)
Y = lambda x: -1/np.log(x + 1)
stt, res = Runge kutta 4(x0, y0, a, b, h, dy)
correct = adams fourth order predictor corrector(res, stt, dy, h,
len(res))
stt = np.array(stt)
correct = np.array(correct)
E = np.abs(Y(stt) - correct)
print()
print("Câu b")
print(tabulate(zip(stt, correct, Y(stt), E), headers = ['x', 'Adams 4
buớc', 'Exact Values', 'Error'], tablefmt="grid"))
#Cau c
a = 1
b = 3
x0 = 1
y0 = -2
h = 0.2
dy = lambda x, y: (y** 2 + y)/x
Y = lambda x: 2 * x/ (1 - 2* x)
stt, res = Runge kutta 4(x0, y0, a, b, h, dy)
correct = adams fourth order predictor corrector(res, stt, dy, h,
len(res))
stt = np.array(stt)
correct = np.array(correct)
E = np.abs(Y(stt) - correct)
print()
print("Câu c")
print(tabulate(zip(stt, correct, Y(stt), E), headers = ['x', 'Adams 4
bước', 'Exact Values', 'Error'], tablefmt="grid"))
#Cau d
a = 0
b = 1
x0 = 0
v0 = 1
h = 0.1
dy = lambda x, y: -x * y + 4 * x / y
Y = lambda x: np.sqrt(4 - 3 * np.e** (-x** 2))
stt, res = Runge_kutta_4(x0, y0, a, b, h, dy)
correct = adams fourth order predictor corrector(res, stt, dy, h,
len(res))
stt = np.array(stt)
correct = np.array(correct)
E = np.abs(Y(stt) - correct)
```

```
print()
print("Câu d")
print(tabulate(zip(stt, correct, Y(stt), E), headers = ['x', 'Adams 4
bước', 'Exact Values', 'Error'], tablefmt="grid"))
Câu a
| x | Adams 4 bước | Exact Values |
| 0 | 1 | 1 | 0
+----+
| 0.1 | 1.18812 | 1.18812 | 4.72059e-08 |
+----+
| 0.2 | 1.34615 | 1.34615 | 2.37596e-07 |
+----+
| 0.3 | 1.46789 | 1.46789 | 5.67627e-07 |
+----+
      1.59341 | 1.55172 | 0.0416854
+----+----+----+
| 0.5 | 1.67183 | 1.6 | 0.0718308
+----+
0.6 | 1.71318 | 1.61765 | 0.0955284
+----+
      1.71851 | 1.61074 | 0.107769
| 0.8 | 1.69622 | 1.58537 | 0.110853
+----+
| 0.9 | 1.65272 | 1.54696 | 0.105762 |
+----+----+----+
| 1 | 1.59499 | 1.5 | 0.0949949 |
Câu b
x | Adams 4 bước | Exact Values |
+====+=========+====+
| 1 | -1.4427 | -1.4427 | 0
+----+
| 1.1 | -1.34782 | -1.34782 | 3.15799e-08 |
| 1.2 | -1.2683 | -1.2683 | 4.85715e-08 |
1.3 | -1.20061 | -1.20061 | 5.72913e-08 |
+----+
| 1.4 | -1.12072 | -1.14225 | 0.0215302
+----+
| 1.5 | -1.05655 | -1.09136 | 0.0348076 |
+----+
| 1.6 | -0.998441 | -1.04656 | 0.0481188 |
+----+
```

1.7	-0.950108	-1.00679	0.0566856
1.8	-0.907631	-0.971233	0.063602
1.9	-0.87073	-0.939222	0.0684925
2		-0.910239	0.0722484
Câu c			
x	Adams 4 bước	Exact Values	•
1	-2 -2	-2	-======+ 0
1.2	-1.71425	-1.71429	4.05338e-05
1.4	-1.55552	-1.55556	3.26707e-05
1.6	-1.45452	-1.45455	2.57053e-05
1.8	-1.32068	-1.38462	0.0639357
2	-1.25969	-1.33333	0.0736433
2.2	-1.19358	-1.29412	0.100539
2.4	-1.16709	-1.26316	0.0960691
2.6	-1.13889	-1.2381	0.0992004
2.8	-1.12403	-1.21739	0.0933626
3	-1.10957	-1.2	0.0904305
Câu d	-		
	+ Adams 4 bước	Exact Values	•
+====+==		1	-====================================
•	•	1.01482	
•	•	1.05718	•
0.3	•	1.1217	•
•	•	1.20149	•

GIẢI PTVP CẤP 2 = PP RUNGE KUTTA BẬC 4

```
def F(x, y, dy):
  return (x^{**} 3 * np.log(x) - 2 * y + 2 * x * dy)/x^{**} 2
x0 = 1
y0 = 1
y1 = 0
a = 1
b = 2
h = 0.1
def Runge kutta 4(x0, y0, y1, a, b, h, F, ilterations):
  def F1(x, y, dy):
    return dy
  F2 = F
 x = x0
  z1 = v0
 z2 = y1
 K1 = np.zeros([1, 2])
 K2 = np.zeros([1, 2])
 K3 = np.zeros([1, 2])
 K4 = np.zeros([1, 2])
 y_{-} = [y0]
 dy_{-} = [y1]
 x_{-} = [x0]
  for i in range(ilterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z2 = z2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
```

```
x = x + h
  y_aappend(z1)
  dy_.append(z2)
  x_a.append(x)
 return x_, y_, dy_
ilterations = int((b - a)/h)
x, y, dy = Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F, ilterations)
print(tabulate(zip(x, y, dy), headers = ['x', 'y', 'dy'],
tablefmt="grid"))
+----+
         у |
  X |
                   dy |
+====+=====+
| 1 | 1 | 0
+----+
1.1 | 0.990178 | -0.194513 |
 1.2 | 0.961524 | -0.376187 |
+----+
| 1.3 | 0.915455 | -0.542409 |
+----+
1.4 | 0.853637 | -0.690774 |
1.5 | 0.777969 | -0.819058 |
 ----+
1.6 | 0.690563 | -0.92519 |
1.7 | 0.593734 | -1.00723 |
+----+
| 1.8 | 0.489981 | -1.06336
+----+
| 1.9 | 0.381982 | -1.09187
+----+
| 2 | 0.272582 | -1.09112 |
+----+
```

PP Linear Shooting

Bài 2

2. The boundary-value problem

$$y'' = y' + 2y + \cos x$$
, $0 \le x \le \frac{\pi}{2}$, $y(0) = -0.3$, $y(\frac{\pi}{2}) = -0.1$

has the solution $y(x) = -\frac{1}{10}(\sin x + 3\cos x)$. Use the Linear Shooting method to approximate the solution, and compare the results to the actual solution.

a. With
$$h = \frac{\pi}{4}$$
;

b. With
$$h = \frac{\pi}{8}$$
.

```
def Runge kutta 4(x0, y0, y1, a, b, h, F, ilterations):
  def F1(x, y, dy):
    return dy
  F2 = F
 x = x0
  z1 = y0
 z2 = y1
 K1 = np.zeros([1, 2])
 K2 = np.zeros([1, 2])
 K3 = np.zeros([1, 2])
 K4 = np.zeros([1, 2])
  y_{-} = [y0]
 dy_{-} = [y1]
 x_{\underline{}} = [x0]
  for i in range(ilterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z2 = z2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
    x = x + h
    y_a.append(z1)
    dy .append(z2)
    x_a.append(x)
  return x_, y_, dy_
def linear shooting method(x0, alpha, beta, a, b, h, F, ilterations):
 #Bai toan 1
 F1 = F
 v0 = alpha
 v1 = 0
 x, u, i = Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F1, ilterations)
 #Bai toan 2
 def F2(x, y, dy):
    return dy + 2 * y
 y0 = 0
 v1 = 1
 x, v, i = Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F2, ilterations)
 #Ket qua cuoi cung
 u = np.array(u)
 v = np.array(v)
 y = u + v * (beta - u[-1]) / v[-1]
  return x, u, v, y
```

```
def F(x, y, dy):
 return dy + 2 * y + np.cos(x)
a = 0
b = np.pi/2
x1 = 0
x2 = np.pi/2
alpha = -0.3
beta = -0.1
h = np.pi/4
ilterations = int((b - a)/h)
X = np.linspace(a, b, ilterations + 1)
Y = lambda x: -0.1 * (np.sin(x) + 3 * np.cos(x))
x, u, v, y = linear shooting method(x1, alpha, beta, a, b, h, F,
ilterations)
E = np.abs(Y(X) - y)
print('Câu a, h = pi/4')
print(tabulate(zip(X, u, v, y, Y(X), E), headers = ['x', 'Xâp xî]
y(x)', "Xâp xỉ y'(x)", 'y(x) điệù chỉnh', 'Exact Values', 'Error'],
tablefmt="grid"))
print()
h = np.pi/8
ilterations = int((b - a)/h)
X = np.linspace(a, b, ilterations + 1)
Y = lambda x: -0.1 * (np.sin(x) + 3 * np.cos(x))
x, u, v, y = linear shooting method(x1, alpha, beta, a, b, h, F,
ilterations)
E = np.abs(Y(X) - y)
print('Câu b, h = pi/8')
print(tabulate(zip(X, u, v, y, Y(X), E), headers = ['x', 'Xâp xî]
y(x)',"Xâp´ xi y'(x)", 'y(x) điềù chỉnh', 'Exact Values', 'Error'],
tablefmt="grid"))
Câu a, h = pi/4
+-----
+-----+
x \mid Xap \times y(x) \mid Xap \times y'(x) \mid y(x) = 0
Exact Values | Error |
=======+======+
+-----
| 0.785398 | -0.144031 | 1.41533 | -0.282452 |
-0.282843 | 0.000390493 |
```

```
+----+
| 1.5708 | 0.614565 | 7.30632 | -0.1 |
-0.1
  | 5.55112e-17 |
+-----
+----+
Câu b, h = pi/8
+-----
+-----+
x \mid Xap \times y(x) \mid Xap \times y'(x) \mid y(x) = 0
Exact Values | Error |
=======+
   | -0.3 | 0 | -0.3 |
-0.3 | 5.55112e-17 |
+-----
+----+
| 0.392699 | -0.265016 | 0.505039 | -0.315415 |
-0.315432 | 1.72417e-05 |
+-----
+-----+
| 0.785398 | -0.138395 | 1.44731 | -0.282825 |
-0.282843 | 1.76386e-05 |
+-----+----+------
+----+
| 1.1781 | 0.132163 | 3.40053 | -0.207184 |
-0.207193 | 8.61238e-06 |
+-----
+-----+
| 1.5708 | 0.658835 | 7.60413 | -0.1 | -0.1 |
+-----
+------
```

PP Shooting cho nonlinear problems

Bài 2

2. Use the Nonlinear Shooting Algorithm with h = 0.25 to approximate the solution to the boundary-value problem

$$y'' = 2y^3$$
, $-1 \le x \le 0$, $y(-1) = \frac{1}{2}$, $y(0) = \frac{1}{3}$.

Compare your results to the actual solution y(x) = 1/(x+3).

```
def Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F, ilterations):
   def F1(x, y, dy):
     return dy
F2 = F
```

```
x = x0
  z1 = y0
  z2 = y1
 K1 = np.zeros([1, 2])
 K2 = np.zeros([1, 2])
 K3 = np.zeros([1, 2])
 K4 = np.zeros([1, 2])
  y_{-} = [y0]
 dy_{-} = [y1]
  x = [x0]
  for i in range(ilterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z2 = z2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
    x = x + h
    y .append(z1)
    dy_.append(z2)
    x .append(x)
  return x_, y_, dy_
def linear shooting method(x0, alpha, beta, a, b, h, F, ilterations):
 #Bai toan 1
  F1 = F
 y0 = alpha
 y1 = 0
 x, u, i = Runge kutta 4(x0, y0, y1, a, b, h, F1, ilterations)
 #Bai toan 2
  def F2(x, y, dy):
    return 2* y** 3
 y0 = 0
 y1 = 1
 x, v, i = Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F2, ilterations)
 #Ket qua cuoi cung
 u = np.array(u)
 v = np.array(v)
  y = u + v * (beta - u[-1]) / v[-1]
  return x, u, v, y
def F(x, y, dy):
  return 2* y** 3
```

```
a = -1
b = 0
x1 = -1
x2 = 0
alpha = 1/2
beta = 1/3
h = 0.25
ilterations = int((b - a)/h)
X = np.linspace(a, b, ilterations + 1)
Y = lambda x: 1/(x + 3)
x, u, v, y = linear shooting method(x1, alpha, beta, a, b, h, F,
ilterations)
E = np.abs(Y(X) - y)
print('Câu a, h = 0.25')
print(tabulate(zip(X, u, v, y, Y(X), E), headers = ['x', 'Xâp xi']
y(x)', "Xâp´ xi y'(x)", 'y(x) điêù chinh', 'Exact Values', 'Error'],
tablefmt="grid"))
Câu a, h = 0.25
+-----+
| x | Xâp xi y(x) | Xâp xi y'(x) | y(x) điêù chỉnh | Exact
Values | Error |
======+=======+
+-----+-----
+----+
| -0.75 | 0.507874 | 0.250081 | 0.437948 |
0.444444 | 0.00649607 |
+-----
+-----+
| -0.5 | 0.532262 | 0.503103 | 0.391588 |
0.4 | 0.0084115 |
+-----+
| -0.25 | 0.575702 | 0.774271 | 0.359207 |
-----+
+----+
```

2. Use the Nonlinear Shooting Algorithm with h = 0.25 to approximate the solution to the boundary-value problem

$$y'' = 2y^3$$
, $-1 \le x \le 0$, $y(-1) = \frac{1}{2}$, $y(0) = \frac{1}{3}$.

Compare your results to the actual solution y(x) = 1/(x+3).

```
def Runge_kutta_4(x0, y0, y1, a, b, h, F, ilterations):
  def F1(x, y, dy):
    return dv
  F2 = F
 x = x0
  z1 = y0
 z2 = y1
 K1 = np.zeros([1, 2])
 K2 = np.zeros([1, 2])
 K3 = np.zeros([1, 2])
 K4 = np.zeros([1, 2])
 y_{-} = [y0]
 dy_ = [y1]
 x_ = [x0]
  for i in range(ilterations):
    K1[0, 0] = h * F1(x, z1, z2)
    K1[0, 1] = h * F2(x, z1, z2)
    K2[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K2[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K1[0, 0]/2, z2 + K1[0, 1]/2)
    K3[0, 0] = h * F1(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K3[0, 1] = h * F2(x + h/2, z1 + K2[0, 0]/2, z2 + K2[0, 1]/2)
    K4[0, 0] = h * F1(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    K4[0, 1] = h * F2(x + h, z1 + K3[0, 0], z2 + K3[0, 1])
    z1 = z1 + (K1[0, 0] + 2 * K2[0, 0] + 2 * K3[0, 0] + K4[0, 0]) / 6
    z^2 = z^2 + (K1[0, 1] + 2 * K2[0, 1] + 2 * K3[0, 1] + K4[0, 1]) / 6
    x = x + h
    y .append(z1)
    dy_.append(z2)
    x_a.append(x)
  return x_, y_
def shooting nonlinear problems(x1, x2, alpha, beta, h, ilterations,
F, eps):
  #Chon dieu kien ban dau
 x0 = x1
 y0 = alpha
  # Du doan 2 gia tri dau
  gamma 1 = -5
  gamma_2 = 5
 x, y = Runge kutta 4(x0, y0, gamma 1, a, b, h, F, ilterations)
  phi 1 = y[-1]
  x, y = Runge_kutta_4(x0, y0, gamma_2, a, b, h, F, ilterations)
```

```
phi 2 = y[-1]
     #Xap xi gamma
     while(1):
          gamma 3 = \text{gamma } 2 - (\text{phi } 2 - \text{beta}) * (\text{gamma } 2 - \text{gamma } 1) / (\text{phi } 2 - \text{gamma}) / (\text{phi } 2 - \text{g
phi 1)
          x, y = Runge_kutta_4(x0, y0, gamma_3, a, b, h, F, ilterations)
          phi 3 = y[-1]
          if (np.abs(phi 3 - beta) < eps):</pre>
                return Runge kutta 4(x0, y0, gamma 3, a, b, h, F, ilterations)
          qamma 1 = qamma 2
          gamma_2 = gamma 3
          phi 1 = phi 2
          phi 2 = phi 3
def F(x, y, dy):
     return 2 * y** 3
a = -1
b = 0
x1 = -1
x2 = 0
alpha = 1/2
beta = 1/3
h = 0.25
eps = 1e-4
ilterations = int((b - a)/h)
X = np.linspace(a, b, ilterations + 1)
Y = lambda x: 1/(x + 3)
x, res = shooting nonlinear problems(x1, x2, alpha, beta, h,
ilterations, F, eps)
E = np.abs(Y(X) - res)
print(tabulate(zip(X, res, Y(X), E), headers = ['x', 'y', 'Exact
Values', 'Error'], tablefmt="grid"))
+-----+-----+
| x | y | Exact Values | Error |
+=====++=====++====++
| -1 | 0.5 | 0.5 | 0
+-----+-----+
| -0.75 | 0.444446 | 0.444444 | 1.84084e-06 |
+-----+-----+
| -0.5 | 0.400002 | 0.4 | 1.83279e-06 |
+-----+
| -0.25 | 0.363637 | 0.363636 | 1.00618e-06 |
+-----+-----+
| 0 | 0.333333 | 0.333333 | 2.38553e-07 |
+-----+-----+
```