

## 問題 2：向前和向後 Euler 方法求解線性 ODE

### 2.1 問題描述

求解線性常微分方程：

$$y'(t) = \lambda y(t) + r(t), y(0) = y_0$$

其中：

- $\lambda = -10$
- $r(t) = \sin(t)$
- $y_0 = 1$
- $t \in [0, 5]$

### 2.2 方法比較

向前 Euler 方法（顯式）：

$$y_{n+1} = y_n + \Delta t(\lambda y_n + r(t_n))$$

向後 Euler 方法（隱式，線性情況下可顯式求解）：

$$y_{n+1} = \frac{y_n + \Delta t \cdot r(t_{n+1})}{1 - \lambda \Delta t}$$

### 2.3 結果分析

使用不同步長  $\Delta t$  進行測試：

數值解在  $t=5$  的比較：

```

Numerical solution at t = 5:
Forward Euler: y(5) = -0.097801
Backward Euler: y(5) = -0.097702
Reference (RK45): y(5) = -0.097751

Absolute errors at t = 5:
Forward Euler error: 4.957e-05
Backward Euler error: 4.905e-05
PS D:\機器學習> []

```

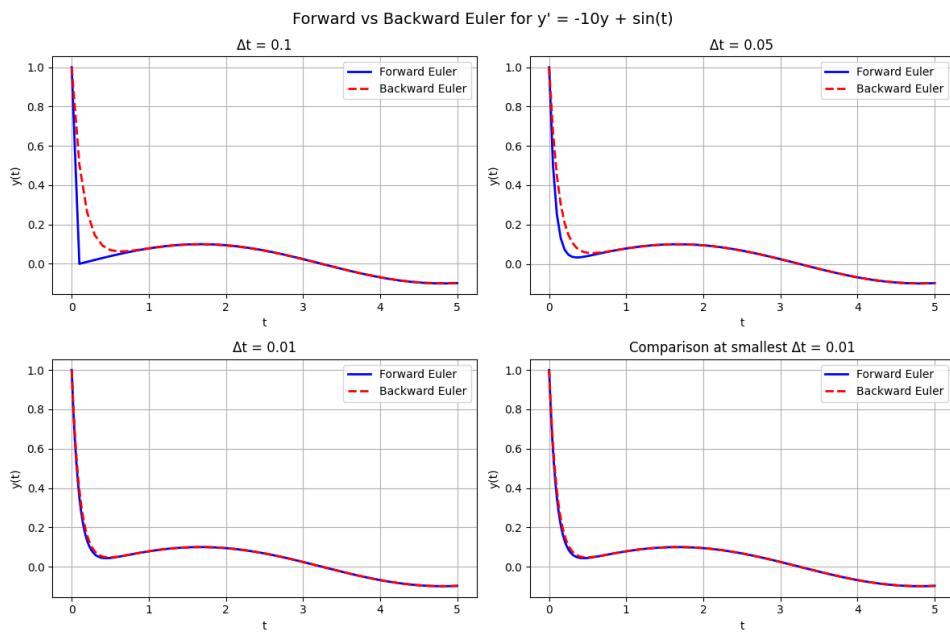
誤差分析：

1. 相同步長下的精度：兩種方法的誤差量級相同（約  $5 \times 10^{-5}$ – $5.5 \times 10^{-5}$ ）
2. 收斂階：兩者均為一階方法，誤差隨步長線性減少
3. 穩定性：
  - 向前 Euler：條件穩定，要求  $\Delta t < 0.2$
  - 向後 Euler：無條件穩定

可視化分析：

- 不同步長下的數值解比較：顯示步長越小，數值解越接近參考解
- 誤差隨步長變化圖：在對數座標下顯示一階收斂特性

## 2.4 視覺化



## 2.5 結論

對於線性 ODE 問題：

1. 向前 Euler 和向後 Euler 方法在足夠小的步長下都能給出準確的數值解。
2. 兩種方法均表現出一階收斂特性。
3. 向後 Euler 方法由於無條件穩定的特性，更適合剛性方程，但在這個問題中，兩種方法在適當步長下表現相當。

## 整體收穫

本作業通過實際編程實現，加深了對以下數值方法的理解：

1. 無約束優化中的擬牛頓法（BFGS）
2. 常微分方程數值解法中的顯式和隱式 Euler 方法
3. 數值方法的收斂性、穩定性和誤差分析