

# (MAT-2910) Analyse numérique - Devoir 2

Dan Lévy – 536 762 873

Hiver 2025

## Introduction

Ce rapport présente l'application de diverses méthodes numériques pour l'approximation des racines de la fonction

$$f(x) = (x + 1)(x - 1)^2.$$

Les racines exactes de cette fonction sont  $r_1 = -1$  et  $r_2 = 1$ .

## 1. Méthode du point fixe

Nous utilisons la fonction :

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{5}$$

### a) Analyse théorique

La méthode du point fixe converge si  $|g'(x)| < 1$  au voisinage de la racine.

$$g'(x) = 1 - \frac{f'(x)}{5}$$

Avec :

$$f'(x) = \frac{\delta(x^3 - x^2 - x + 1)}{\delta x} = 3x^2 - 2x - 1$$

Pour  $r_1 = -1$  :

$$g'(-1) = 1 - \frac{f'(-1)}{5} = 1 - \frac{4}{5} = \frac{1}{5} = 0.2$$

Pour  $r_2 = 1$  :

$$g'(1) = 1 - \frac{f'(1)}{5} = 1 - \frac{0}{5} = 1$$

On voit donc que la méthode du point fixe converge pour la racine  $r_1 = -1$  puisque  $|g'(-1)| = 0.2 < 1$ . On voit également que pour la racine  $r_2 = 1$ , la méthode converge mais bien plus lentement (à un taux de  $|g'(1)| = 1$ ).

### **b) Figures 1 et 2**

Voir les figures 1 et 2 en annexe, montrant l'erreur  $E_n = |x_n - r|$  et le rapport  $\frac{E_{n+1}}{E_n}$ .

### **c) Commentaire**

Les figures confirment que la méthode converge pour  $r_1$  assez rapidement, on obtient une tolérance  $\approx 2*10^{-8}$  pour un  $n = 11$ . Les figures montrent également que la convergence pour  $r_2$  est extrêmement lente (tolérance  $\approx 4*10^{-2}$  pour un  $n = 50$ ).

## **2. Méthode de Newton**

### **a) Analyse théorique**

La méthode de Newton est quadratique pour une racine simple et linéaire pour une racine double.

$$g_{Newton}(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

Pour  $r_1 = -1$  (racine simple) : Convergence quadratique.

Pour  $r_2 = 1$  (racine double) : Convergence linéaire, taux proche de 0.5.

### **b) Figures 3, 4 et 5**

Voir les figures 3, 4 et 5 en annexe.

### **c) Commentaire**

Les figures montrent une convergence quadratique pour  $r_1$ , tandis que la convergence est linéaire pour  $r_2$  à un taux de 0.5.

## **3. Méthode de Steffenson**

### **a) Figures 6 et 7**

Voir les figures 6 et 7 en annexe.

### **b) Commentaire**

La méthode de Steffenson a une convergence quadratique pour  $r_1$ . Cela est conforme aux propriétés connues puisque c'est un ordre de plus que l'ordre de convergence de la méthode du point fixe pour  $r_1$ .

## 4. Méthode de la sécante

### a) Implementation dans `secante.py`

Fonction de la sécante implémentée à partir de `pointfixe.py` (voir annexe).

### b) Figures 8 et 9

Voir les figures 8 et 9 en annexe.

### c) Commentaire

La méthode de la sécante a un ordre de convergence égal au nombre d'or  $\alpha \approx 1.618$ , ce qui est visible dans la figure 9.

## Annexe - Figures

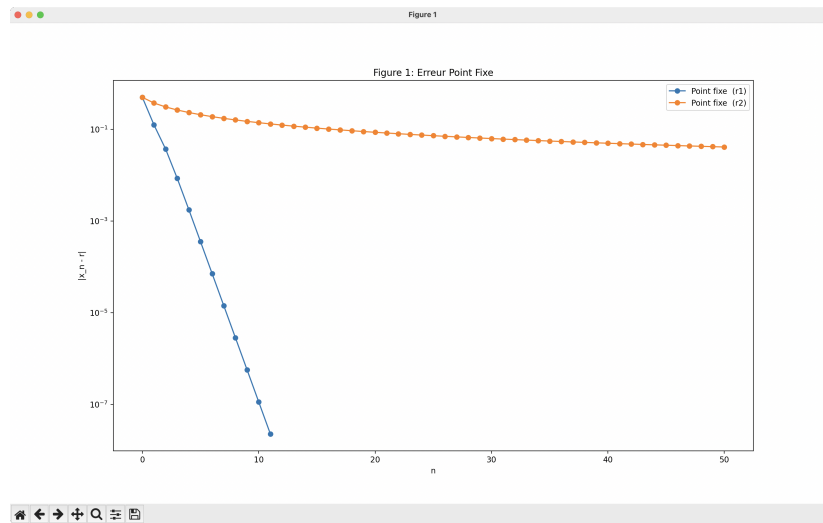


Figure 1: Erreur en fonction des itérations - Méthode du point fixe pour  $r_1$  et  $r_2$

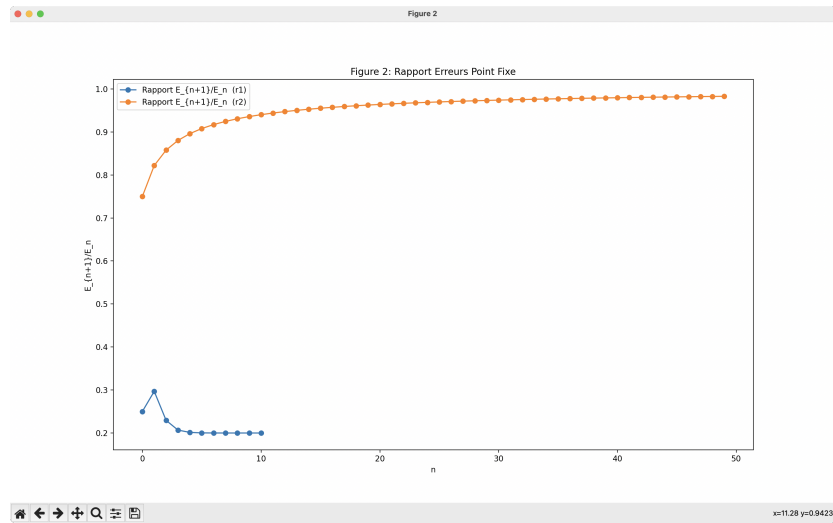


Figure 2: Rapport des erreurs successives - Méthode du point fixe pour  $r_1$  et  $r_2$

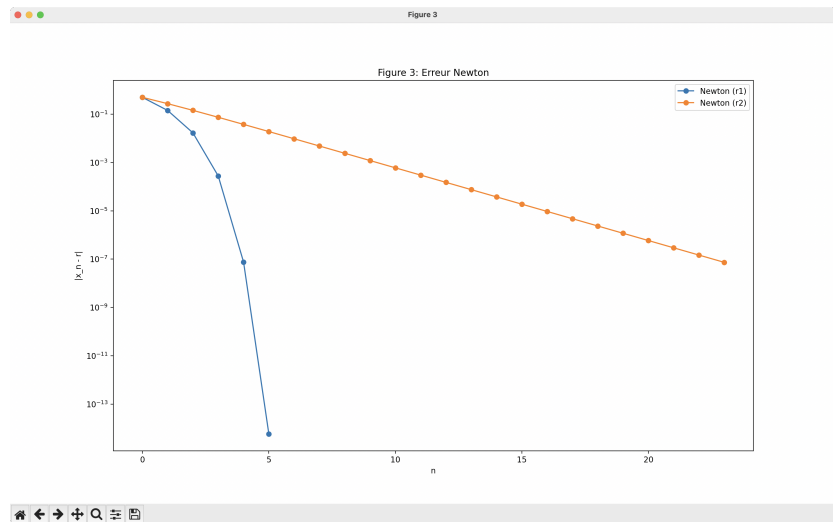


Figure 3: Erreur en fonction des itérations - Méthode de Newton pour  $r_1$  et  $r_2$

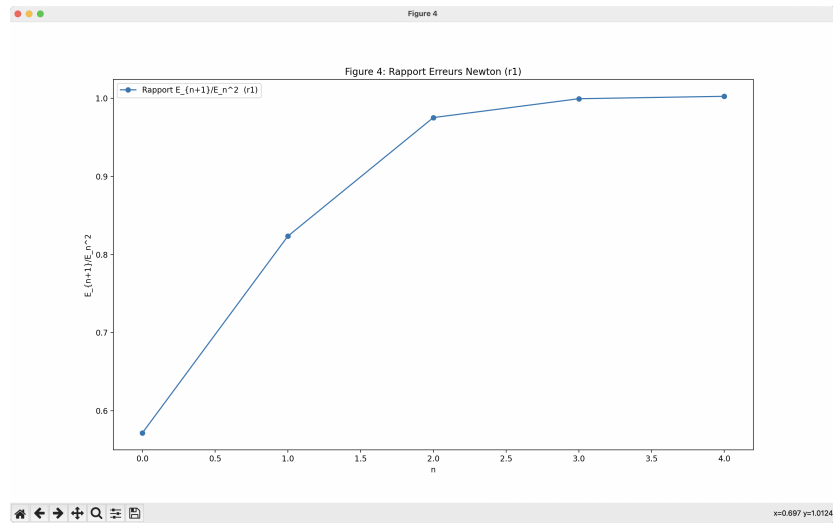


Figure 4: Erreur en fonction des itérations - Méthode de Newton pour  $r_2$

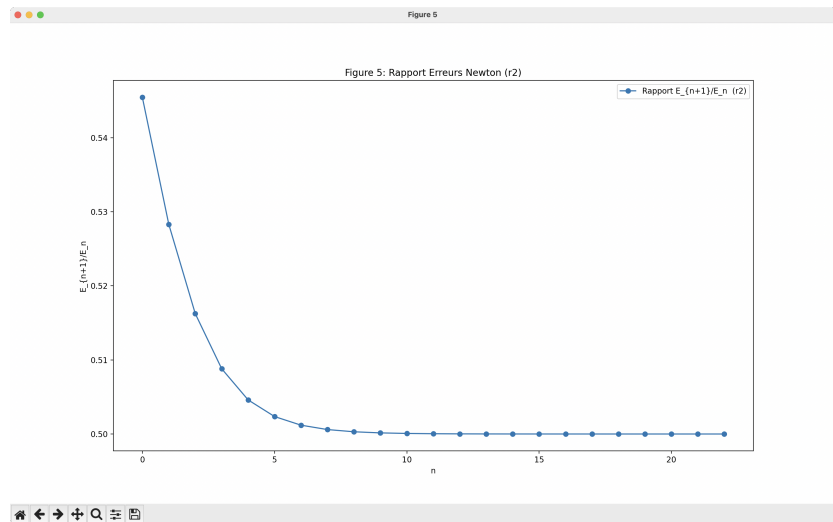


Figure 5: Rapport des erreurs successives - Méthode de Newton pour  $r_2$

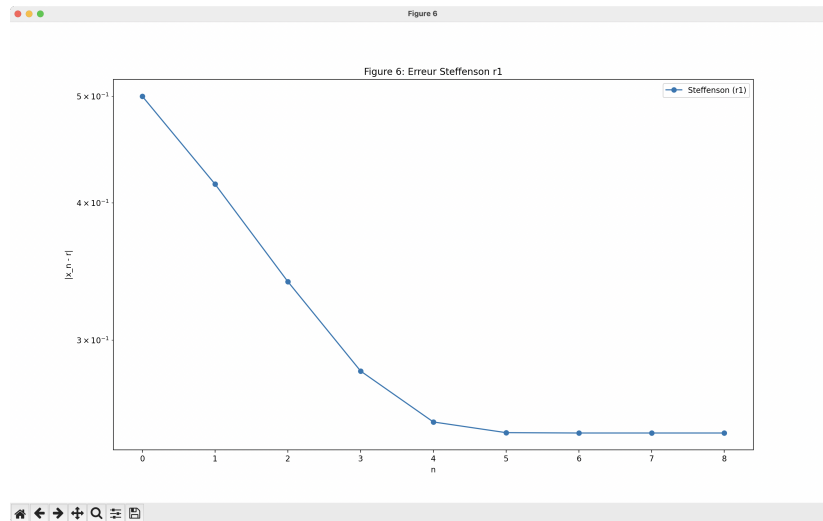


Figure 6: Erreur en fonction des itérations - Méthode de Steffenson pour  $r_1$

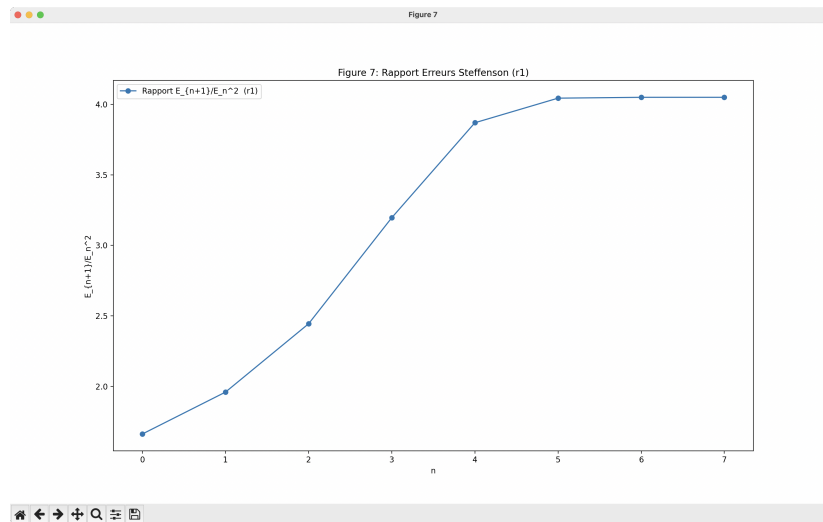


Figure 7: Rapport des erreurs successives - Méthode de Steffenson pour  $r_1$

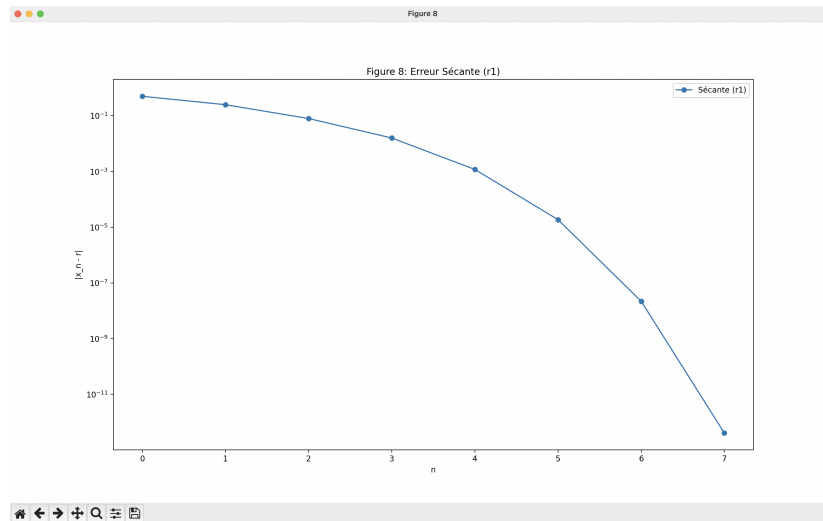


Figure 8: Erreur en fonction des itérations - Méthode de la s'ecante pour  $r_1$

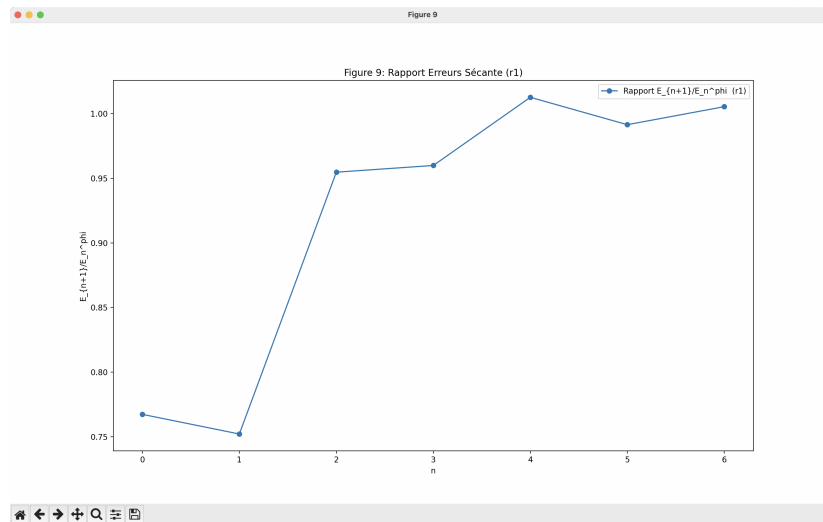


Figure 9: Rapport des erreurs successives - Méthode de la s'ecante pour  $r_1$

The image shows a Jupyter Notebook window with the title bar 'Analyse-Numerique-GEL'. There are three tabs: 'devoir80.py U', 'secante.py U X', and 'pointfixe.py U'. The 'secante.py U' tab is active, showing a Python script for the secant method. The script is as follows:

```
TP2 > secante.py > secante
1 import numpy as np
2
3
4 def secante(f, x0, x1, N, tol):
5     x = np.zeros(N+1, dtype=float)
6     x[0] = x0
7     x[1] = x1
8
9     for n in range(2, N+1):
10        denom = f(x[n-1]) - f(x[n-2])
11        if denom == 0:
12            x = x[:n]
13            break
14        x[n] = x[n-1] - ((f(x[n-1]) * (x[n-1] - x[n-2])) / denom)
15
16        if abs(x[n] - x[n-1]) < tol:
17            x = x[:n+1]
18            break
19    return x
20
```

Figure 10: Rapport - Point Fixe