



Université  
de Paris

**Projet de calcul scientifique**  
**Résolution d'équations non linéaires**

**Teraï Karim, Hivart Corentin**  
**Mai 2023**

# Algorithme de la dichotomie

- $x_{k+1} = x_k, \quad y_{k+1} = z_k, \quad \text{si } f(z_k) > 0$
- $x_{k+1} = z_k, \quad y_{k+1} = y_k, \quad \text{si } f(z_k) < 0$
- $x_{k+1} = y_{k+1} \quad \text{si } f(z_k) = 0$
- $z_{k+1} = \frac{x_k + y_k}{2}$

## Convergence

Soit  $f \in \mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$  tel que  $f(a)f(b) < 0$ .

La méthode de dichotomie converge linéairement

à taux  $\alpha = \frac{1}{2}$

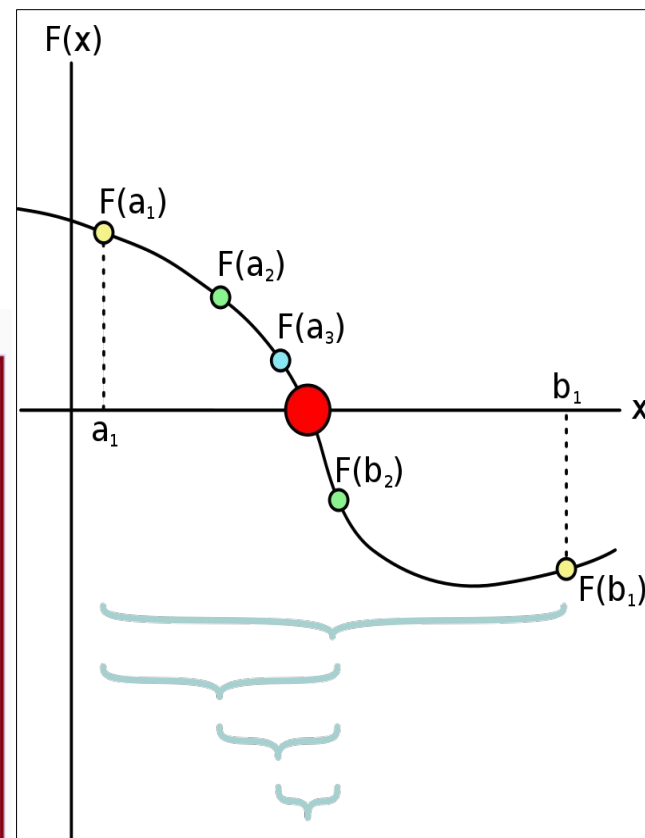
$$\|x_k - x_{\text{sol}}\| \leq C \left(\frac{1}{2}\right)^k$$

## Contraintes

$f \in \mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$

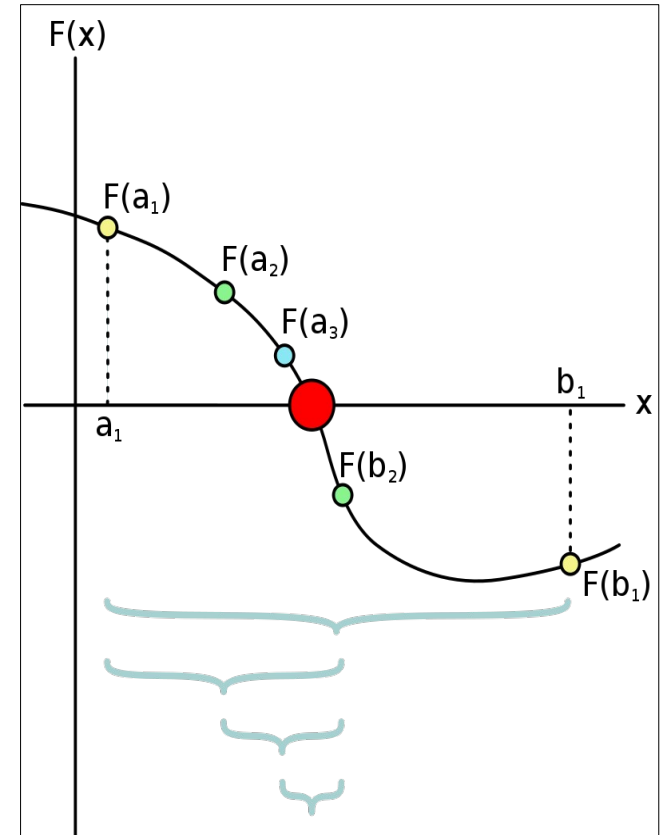
$f$  doit admettre une racine entre  $a$  et  $b$

$f(a)f(b) < 0$ .



# Algorithme de la dichotomie

```
def dichotomie(f,a,b,precision=1e-6,n=200):  
    fa = f(a)  
    fb = f(b)  
    compteur=0  
    assert fa*fb <= 0  
    assert a<b  
    if fa==0:  
        return a  
    if fb==0:  
        return b  
    while b-a > 2*precision and compteur<n:  
        m = (a+b)/2  
        fm = f(m)  
        compteur += 1  
        if fa*fm<=0:  
            b, fb = m, fm  
        else:  
            a, fa = m, fm  
    print(compteur)  
    return (a+b)/2
```



# Algorithme de Newton

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

## Convergence

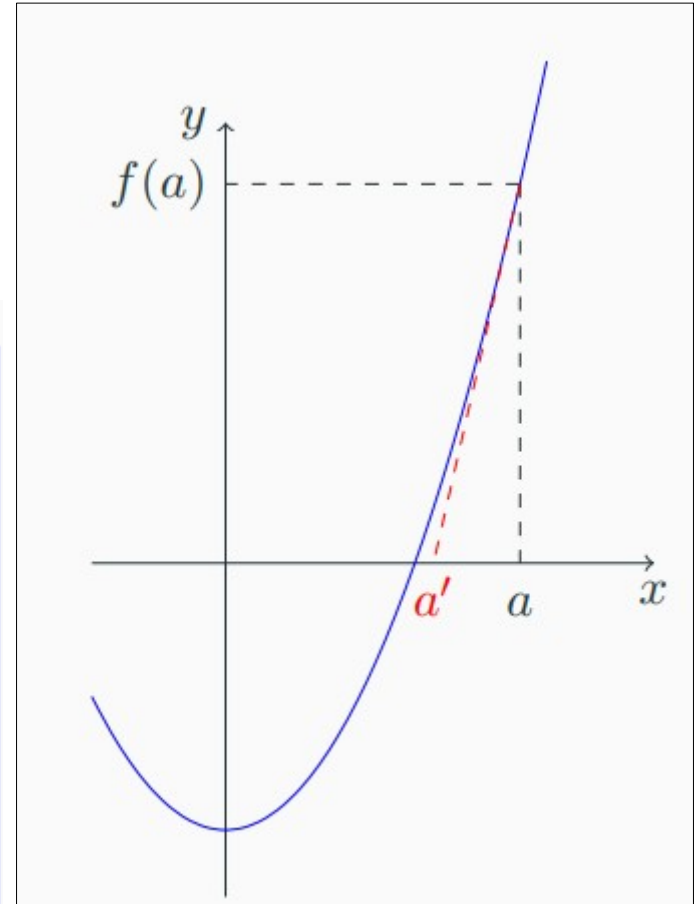
Soit  $f \in \mathcal{C}^2(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  et  $x^* \in \mathbb{R}$  tel que :

$$f(x^*) = 0; \quad f'(x^*) \neq 0$$

Alors il existe  $\epsilon > 0$  tel que pour toute initialisation  $x_0 \in ]x^* - \epsilon; x^* + \epsilon[$ , la méthode de Newton initialisée en  $x_0$  converge quadratiquement vers  $x^*$

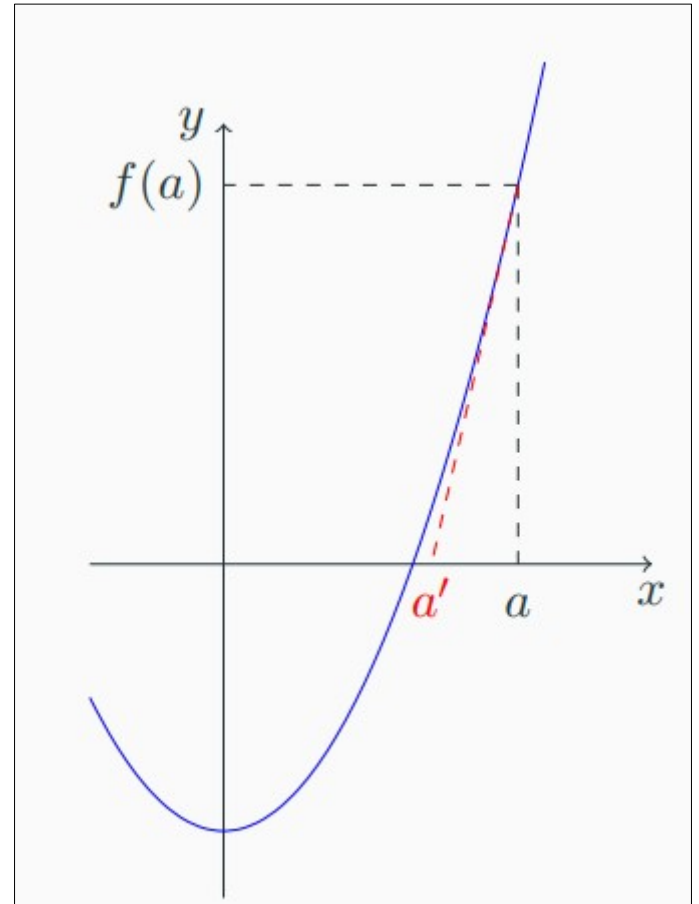
## Contraintes

- $f \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R}; \mathbb{R})$
- Initialiser près de la solution



# Algorithme de Newton

```
def NewtonR1(f,g,x0,precision=1e-6,n=200):  
    x = x0  
    compteur=0  
    while (compteur<n and np.abs(f(x)) > precision):  
        compteur += 1  
        assert g(x) != 0  
        x = x - (f(x)/g(x))  
    if np.abs(f(x)) > precision:  
        print("L'algorithme ne converge pas en "+str(n)+" etapes")  
        return False  
    print(compteur)  
    return x
```



# Algorithme de la sécante

$$x_{k+1} = x_k - (x_k - x_{k-1}) \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})}$$

## Convergence

Soit  $f \in \mathcal{C}^2(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  et  $x^* \in \mathbb{R}$  tel que :

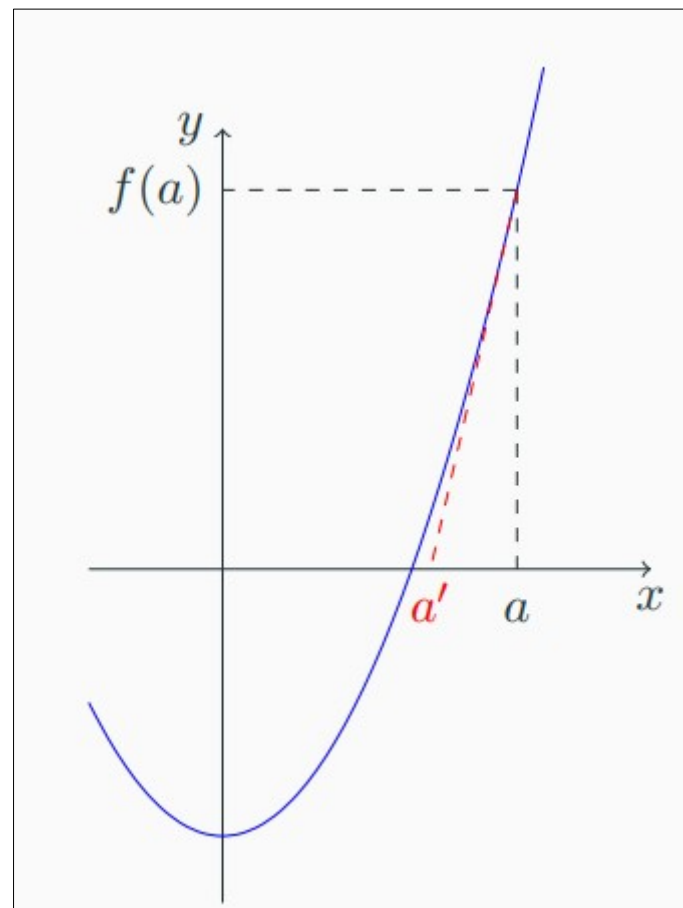
$$f(x^*) = 0; \quad f'(x^*) \neq 0$$

Si  $x_0$  et  $x_1$  sont suffisamment proches de  $x^*$ , alors la suite  $(x_k)_{k \in \mathbb{N}}$  définie par la méthode de la sécante converge vers  $x^*$  à l'ordre au moins

$$\phi = \frac{1}{2}(1 + \sqrt{5}) \approx 1.618$$

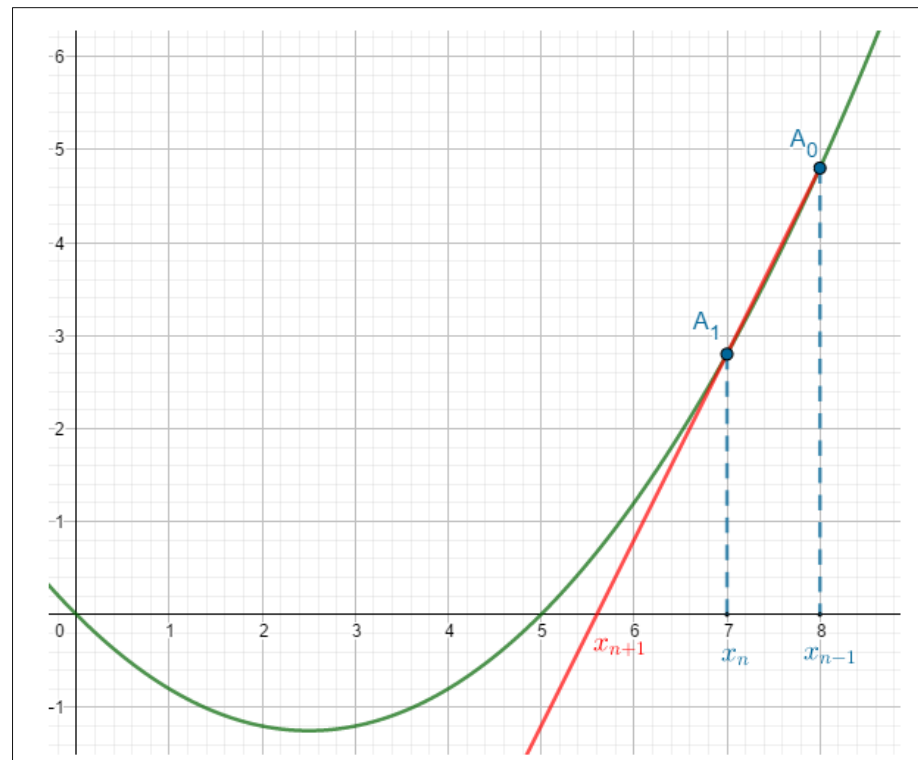
## Contraintes

- $f \in \mathcal{C}(\mathbb{R}; \mathbb{R})$
- Initialiser près de la solution



# Algorithme de la sécante

```
def secante(f, x0, x1, precision=1e-6, n=200):  
    x_prec, x_act = x0, x1  
    compteur = 0  
    while compteur < n and np.abs(f(x_act)) > precision:  
        f_prec = f(x_prec)  
        f_act = f(x_act)  
        assert((f_act - f_prec) != 0)  
        x_nouv = x_act - (x_act - x_prec) * (f_act / (f_act - f_prec))  
        x_act, x_prec = x_nouv, x_act  
        compteur += 1  
    if np.abs(f(x_act)) > precision:  
        print("L'algorithme ne converge pas en " + str(n) + " etapes")  
        return False  
    print(compteur)  
    return x_act
```



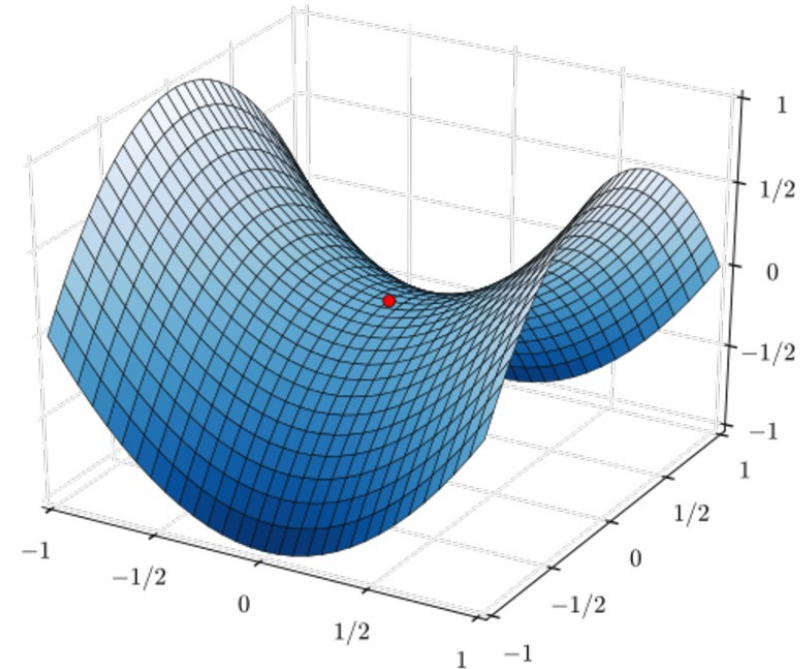
# Algorithme de Newton-Raphson en dimension $n$

$$Jac_F(x_k)(x_{k+1} - x_k) = -F(x_k)$$

$$x_{k+1} = x_k - (Jac_F)^{-1}(x_k)F(x_k)$$

## Convergence et Contraintes

- Dérivable sur  $\mathbb{R}$   $\iff$  Différentiable sur  $\mathbb{R}^n$   
Dérivée sur  $\mathbb{R}$   $\iff$  Jacobienne sur  $\mathbb{R}^n$   
 $f(x) = 0$   $\iff$   $\|F(x)\| = 0$
- Sinon, nous avons les même convergence et contraintes que l'algorithme de Newton avec des points de  $n$  coordonnées.



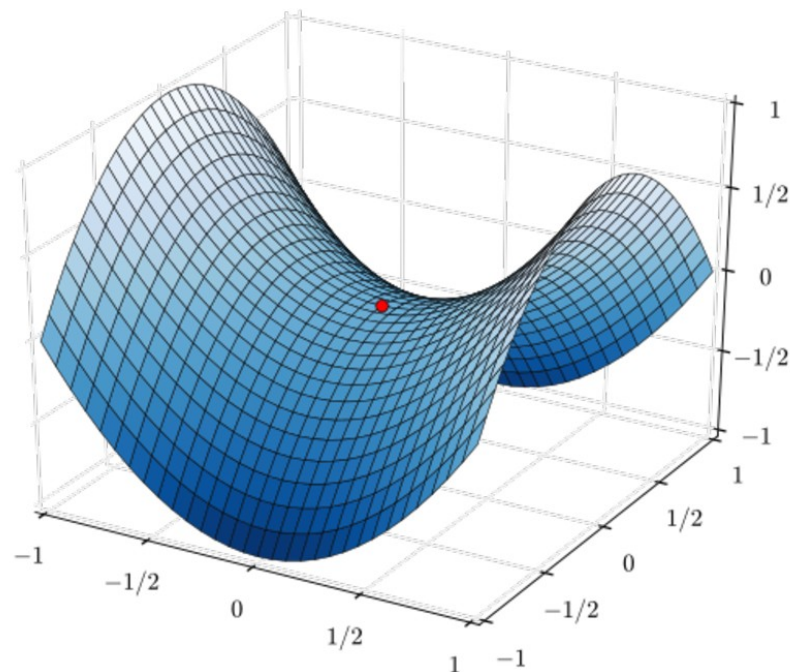
Représentation graphique de  $f(x,y) = x^2 - y^2$



# Algorithme de Newton-Raphson en dimension $n$

```
def approx_jacob(F, X, h=1e-6):  
    n = len(X)  
    J = np.zeros((n, n))  
    for i in range(n):  
        dX = np.zeros(n)  
        dX[i] = h  
  
        F_plus = F(X + dX)  
        F_moins = F(X - dX)  
  
        J[:, i] = (F_plus - F_moins) / (2 * h)  
  
    return J
```

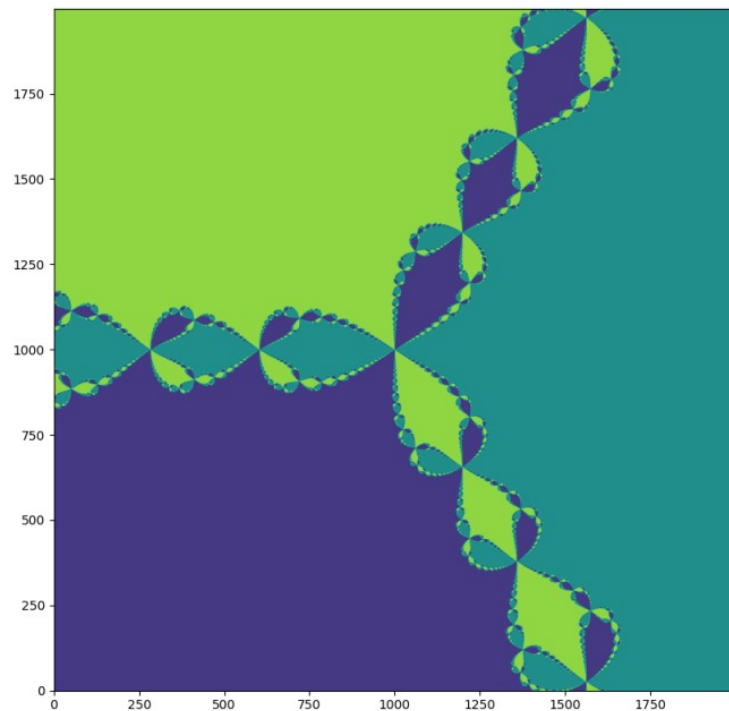
```
def NewtonRn(F, X0, precision=1e-6, n=200):  
    X = X0  
    compteur = 0  
    norme = np.linalg.norm(F(X))  
    while norme > precision and compteur < n:  
        jac = approx_jacob(F, X)  
        delta = np.linalg.solve(jac, -F(X))  
        X += delta  
        compteur += 1  
        norme = np.linalg.norm(F(X))  
    if norme > precision:  
        print("L'algorithme ne converge pas en " + str(n) + " etapes")  
        return False  
    print(compteur)  
    return X
```



Représentation graphique de  $f(x,y) = x^2 - y^2$

# Algorithme de la fractale de Newton

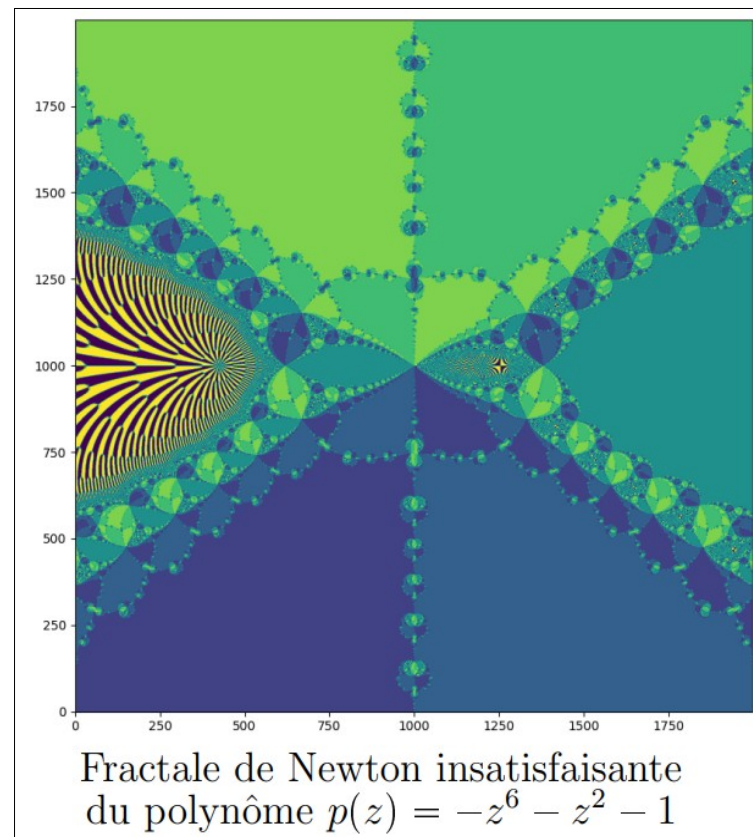
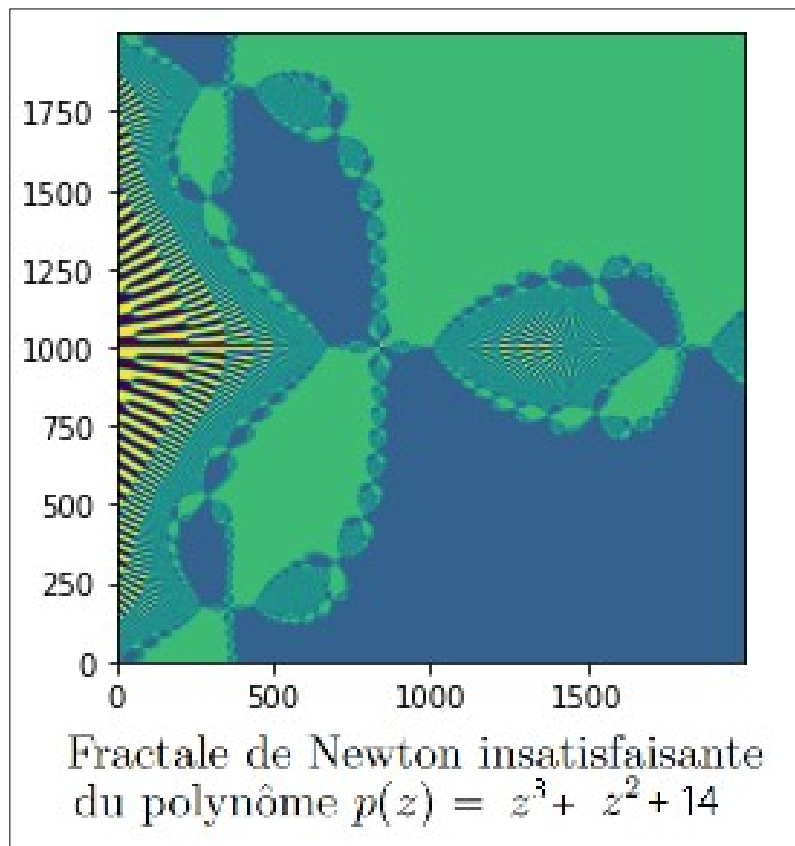
```
def df(f, x, h=1e-6):  
    return ((f(x+h)-f(x-h))/(2*h))  
  
def newton(z, f):  
    for i in range(20):  
        z = z - f(z) / df(f, z)  
    return z  
  
def fractale(g, resolution=500):  
    X = np.linspace(-2, 2, resolution)  
    Y = np.linspace(-2, 2, resolution)  
    x, y = np.meshgrid(X, Y)  
    z = x + 1j*y # On utilise la correlation R2 — C  
  
    w = np.zeros_like(z)  
    for i in range(len(z)):  
        for j in range(len(z[0])):  
            w[i][j] = newton(z[i][j], g)  
    plt.imshow(np.angle(w))  
    plt.gca().invert_yaxis()  
    plt.show()
```



Fractale de Newton du polynôme  $p(z) = z^3 - 1$

# Algorithme de la fractale de Newton:

## Exemples inexpliqués





# Université de Paris

## Conclusion

Fonction	Dichotomie	Sécante 1	Sécante 2	Newton 1	Newton 2	Newton 3
$f_1$	24	11	23	6	18	23
$f_2$	24	8	Non CV	4	153	Non CV
$f_3$	22	5	5	2	2	4
$f_4$	22	7	Erreur	4	Erreur	Erreur
$f_5$	23	5	14	4	10	13