

**Chapitre III****Résolution des systèmes d'équations non linéaires  
-Méthode de Newton-****Objectif du chapitre :****Définir la :**

- ✓ *Méthode de Newton pour la résolution d'une équation non linéaire*
- ✓ *Méthode de Newton pour la résolution d'un système d'équations non linéaires*

**Introduction**

La non linéarité est la particularité, en mathématiques, de systèmes dont le comportement n'est pas linéaire, c'est-à-dire soit ne satisfaisant pas le principe de superposition, soit dont la sortie n'est pas proportionnelle à l'entrée.

Pour résoudre des équations non linéaires, plusieurs méthodes sont à la disposition telles que ,

- ✓ *Méthode de la bisection*
- ✓ *Méthode de la sécante*
- ✓ *Méthode du point fixe*
- ✓ *Méthode de Newton appelée aussi méthode de Newton-Raphson ou méthode des tangentes.*

## I. Théorème des valeurs intermédiaires

**Chap 1 : Résolution des équation non linéaires**

(  $f(x) = 0$  )

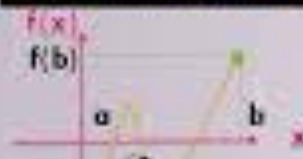
**- Théorème du valeur intermédiaire**

( Rappel )

$f(x) = 0$  ,  $x \in [a, b]$

- ⇒  $f(x)$  continue sur  $[a, b]$
- ⇒  $f(a) f(b) < 0$

$f(x)$  admet au moins racine sur  $[a, b]$




EasyCours Gem

$f(x) = 0$  ,  $x \in [a, b]$

- ⇒  $f(x)$  continue sur  $[a, b]$
- ⇒  $f(a) f(b) < 0$
- ⇒  $f(x)$  monotone

$f(x)$  admet une racine unique sur  $[a, b]$



EasyCours Academy

**MOUHSSINE KOUSSOUR**

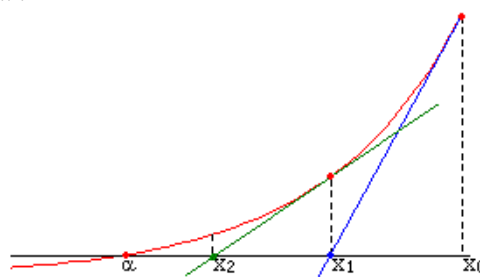
**Théorème des valeurs intermédiaires** Si  $f$  est une fonction numérique continue sur un intervalle  $I$ ; s'il existe  $a$  et  $b$  dans  $I$  tels que  $f(a)f(b) < 0$  alors il existe au moins une solution de  $f(x) = 0$  dans  $]a, b[$ . De plus si  $f$  est strictement monotone sur  $]a, b[$  cette solution est unique.

## II. Méthode de Newton pour la résolution d'une équation

### II.1. Principe

La méthode consiste à introduire une suite  $(x_n)$  d'approximation successives de l'équation  $f(x) = 0$  telle que  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  et  $x_0$  : valeur initiale.

- ✓ On part d'un  $x_0$  proche de la solution.
- ✓ A partir de  $x_0$ , on calcule un nouveau terme  $x_1$  de la manière suivante :
  - on trace la tangente de la courbe en  $x_0$ . Cette tangente coupe l'axe des abscisses en  $x_1$  comme indiqué sur le figure ci-dessous.
  - On réitère ce procédé en calculant  $x_2$  en remplaçant  $x_0$  par  $x_1$ , puis  $x_3$  en remplaçant  $x_1$  par  $x_2$  et ainsi de suite ...



Notons  $x^*$  la solution de l'équation  $f(x) = 0$ ;  $f(x)$  est une fonction continûment dérivable, alors par développement en série de Taylor on aura :

$$f(x^*) = f(x^{(k)}) + f'(x^{(k)})(x^* - x^{(k)})$$

**II.2. Formule de récurrence**

$$f'(x_0) = \frac{f(x_0) - 0}{x_0 - x_1}$$

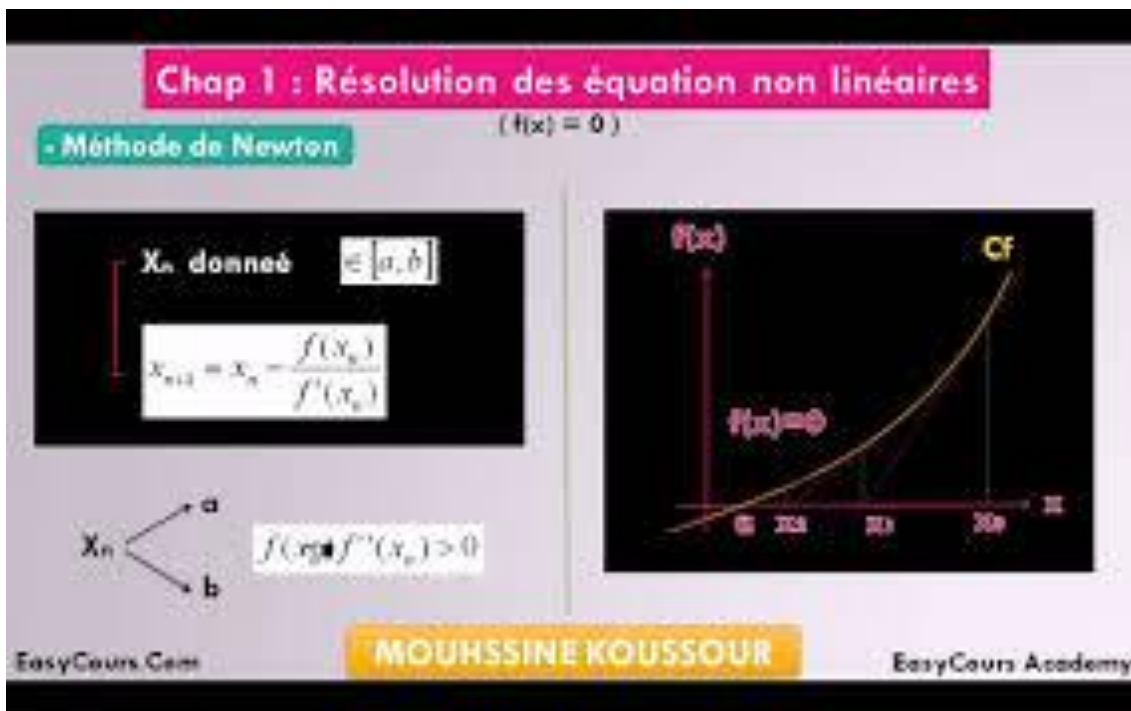
$$f'(x_0) = \frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} \quad x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)}$$

.....

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

**II.3. Choix de  $x_0$**



$x_0 \in [a, b]$

$x_0$  peut prendre les valeurs a ou b et doit vérifier  $f(x_0)f'(x_0) > 0$

### III. Méthode de Newton pour la résolution d'un système d'équations

#### III.1. Principe

Le principe est le même que celui appliqué pour une équation ; il s'applique donc à toutes les équations du système.

Soit le système d'équations non linéaires suivant :

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

Notons  $X^* = [x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*]^t$  le vecteur solution du système ; le développement en série de Taylor est le suivant ; dans le voisinage d'un estimé  $X^{(k)}$  proche de  $X^*$ .

$$\begin{cases} f_1(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*) = f_1(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) + \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x^{(k)})(x_1^* - x_1^{(k)}) + \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(x^{(k)})(x_2^* - x_2^{(k)}) + \dots + \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(x^{(k)})(x_n^* - x_n^{(k)}) = 0 \\ f_2(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*) = f_2(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) + \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(x^{(k)})(x_1^* - x_1^{(k)}) + \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(x^{(k)})(x_2^* - x_2^{(k)}) + \dots + \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(x^{(k)})(x_n^* - x_n^{(k)}) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*) = f_n(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) + \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(x^{(k)})(x_1^* - x_1^{(k)}) + \frac{\partial f_n}{\partial x_2}(x^{(k)})(x_2^* - x_2^{(k)}) + \dots + \frac{\partial f_n}{\partial x_n}(x^{(k)})(x_n^* - x_n^{(k)}) = 0 \end{cases}$$

qu'on peut écrire :

$$f_i(x^*) = f_i(x^{(k)}) + \sum_{j=1}^n \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j} \Big|_{x=x^{(k)}} (x_j^* - x_j^{(k)}) = 0 \quad i=1, \dots, n$$

On aura alors :

$$\sum_{j=1}^n \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j} \Big|_{x=x^{(k)}} (x_j^* - x_j^{(k)}) = -f_i(x^{(k)}) \quad (1)$$

Définissons la matrice Jacobienne  $M^{(k)}$  tq :

$$M_{ij}^{(k)} = \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j} \Big|_{x=x^{(k)}} \quad \begin{matrix} i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n \end{matrix}$$

$$M = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

Définissons le vecteur d'erreur  $\Delta x^{(k)}$  par :

$$\Delta x_j^{(k)} = x_j^* - x_j^{(k)}$$

et le vecteur  $F^{(k)}$  par :

$$F_i^{(k)} = -f_i(x^{(k)})$$

La relation matricielle (1) s'écrit :

$$M^{(k)} \cdot \Delta X^{(k)} = R^{(k)}$$

$M^{(k)}$  et  $F^{(k)}$  sont connues,  $\Delta X^{(k)}$  est la seule inconnue. On a donc un système linéaire dont on peut résoudre pour déterminer  $\Delta X$ .

$\Delta X^{(k)}$  est un estimé de l'erreur commise en approximant  $X^*$  par  $X^{(k)}$ . On peut donc obtenir un meilleur estimé  $X^{(k+1)}$  de  $X^*$  par la relation :

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} + \Delta X^{(k)}$$

III.2. Critères d'arrêt :

1.  $\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\| \leq \epsilon$
2.  $\frac{\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\|}{\|X^{(k+1)}\|} \leq \epsilon$
3.  $k > k_{max}$  ( $k_{max}$  : Nbre d'itérations maximum)
4.  $\|f(X^{(k+1)})\| \leq \epsilon$ .

III.3. Algorithme de Newton :

1. Initialisation : Etant donné  $X^{(0)}$ ,  $\epsilon$ ,  $k_{max}$

2. Calculer :

$$\left. \begin{aligned} M_{ij}^{(k)} &= \left. \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j} \right|_{X=X^{(k)}} \quad j=1 \rightarrow n \\ F_i^{(k)} &= -f_i(X^{(k)}) \end{aligned} \right\} i=1 \rightarrow n$$

3. Résoudre le système linéaire :

$$\sum_{j=1}^n M_{ij}^{(k)} \Delta x_j^{(k)} = F_i^{(k)} \quad i=1 \rightarrow n$$

4. Calculer :

$$x_i^{(k+1)} = x_i^{(k)} + \Delta x_i^{(k)} \quad i=1 \rightarrow n$$

5. Test d'arrêt :

$$\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\| < \epsilon \quad ; \quad \frac{\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\|}{\|X^{(k+1)}\|} < \epsilon, \quad k > k_{max} \quad (\| \cdot \| \text{ norme } q/cq)$$

5 |