

# Chapitre 5

## Les méthodes numériques à un pas

### 5.1 Définition les Méthodes à un pas

Les méthodes à un pas sont des méthodes de résolution numérique qui peuvent s'écrire sous la forme suivante :

$$y_{n+1} = y_n + h_n \Phi(t_n, y_n, h_n), \quad \forall 0 \leq n < N \quad (5.1)$$

où  $\Phi : [t_0, t_0 + T] \times R \times R \rightarrow R$  est une fonction qu'on supposera continue. Dans la pratique la fonction peut n'être définie que sur une partie de la forme  $[t_0, t_0 + T] \times J \times [0, \delta]$  où  $J$  est un intervalle de  $R$  (de sorte en particulier que  $[t_0, t_0 + T] \times J$  soit contenu dans le domaine de définition de l'équation différentiel). Dans toutes les méthodes numériques développées par la suite, on subdivise l'intervalle  $[t_0, t_0 + T]$  en  $N$  intervalle de longueur  $h = \frac{(t_0+T)-t_0}{N} = \frac{T}{N}$ , telle que  $h = \max_n h_n$ , limités par les points  $t_n = t_0 + nh$ ,  $0 \leq n < N$ .

#### Les types de l'erreur

Pour l'erreur on distingue deux cas :

**L'erreur locale :**  $e_n = y(t_n) - y_n$ .

**L'erreur globale :**  $\varepsilon(h) = \max_{0 \leq n \leq N} |e_n|$ .

### 5.2 La méthode d'Euler

#### Définition de la méthode d'Euler

La méthode d'Euler (ou méthode de la tangente) est une méthode simple de résolution d'une équation différentielle ordinaire (EDO). Comme son nom l'indique, elle est due au mathématicien et physicien suisse Euler (1707-1783). On considère le problème de Cauchy suivant :

$$\begin{cases} y' = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = u_0 \end{cases} \quad (5.2)$$

où  $f$  une fonction définie sur une partie de  $R^2$  où  $u_0 \in R$  on subdivise l'intervalle  $[t_0, t_0 + T]$  par des points  $t_0, t_1, \dots, t_N$  telle que :  $t_0 < t_1 < \dots < t_n < t_{n+1} < \dots < t_N = t_0 + T$  est une suite nombre réelle équiartis tel que :

$$h_n = t_{n+1} - t_n$$

avec le pas  $h = \max_n h_n$

$$t_n = t_0 + nh, \text{ pour tout } 0 \leq n \leq N$$

La solution du problème de Cauchy vérifié :

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + \int_{t_n}^{t_{n+1}} f(t, y(t)) dt$$

*Notation :*

★  $y_n$  une approximation de  $y(t_n)$ .

★  $y_{n+1}$  une approximation de  $y(t_{n+1})$ .

### **La formule générale d'euler**

- La méthode d'Euler consiste à calculer, par récurrence des valeurs approchées de respectivement au moyen de la formule suivante :

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n). \quad (5.3)$$

**Démonstration de La formule générale d'euler :** On considère que  $y(t)$  est une solution exacte de problème de Cauchy et continue sur  $[t_0, t_0 + T]$

$$\text{en } t_0 : y'(t_0) = f(t_0, y(t_0))$$

$$\text{et on a } t_{n+1} = t_n + h \rightarrow t_1 = t_0 + h$$

la solution d'Euler en ce point est

$$y(t_1) = y_0 + hf(t_0, y_0) \quad (5.4)$$

pour le deuxième point  $t_2 = t_1 + h$  s'écrit :

$$y(t_2) = y_1 + hf(t_1, y_1) \quad (5.5)$$

alors on peut écrire la formule suivante :

$$y(t_{n+1}) = y_n + hf(t_n, y_n) \quad (5.6)$$

L'expression de l'erreur de la méthode de Euler est

$$\varepsilon_1(t) = \frac{h^2}{2} f'(t, y)$$

et aussi s'écrit

$$\varepsilon_1(t) = \frac{h^2}{2} \left( \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial t} + \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial y} f(t_n, y_n) \right) \quad (5.7)$$

### Justification géométrique :

Le point  $(t_{n+1}, y_{n+1})$  est sur la droite contenant  $(t_n, y_n)$  et de pente  $f(t_n, y_n)$  or,  $f(t_n, y_n)$  est la pente de la tangente à la courbe de solution du problème de Cauchy suivante :

$$\begin{cases} y' = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = u_0 \end{cases}$$

La solution approchée  $y$  s'obtient graphiquement en traçant pour chaque  $n$  les segments joignant  $(t_n, y_n), (t_{n+1}, y_{n+1})$

On construit de même une solution approchée en prenant des pas  $h_n < 0$ .

### Précision de la méthode d'Euler

La méthode d'Euler est une méthode du premier ordre, c'est-à-dire que l'erreur au point  $t_n$  s'exprime par l'inégalité  $|y_n - y(t_n)| \leq kh$  où  $y_n$  est la valeur approchée définie par l'algorithme d'Euler,  $y(t_n)$  est la valeur exacte de la solution de problème de Cauchy au point  $t = t_n = t_0 + nh$  et  $k$  une constante indépendante de  $n$  et de  $h$ .

**Démonstration :** Soit la formule d'Euler  $y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n)$ .

*Erreur due au schéma numérique (Euler) :*

-La solution exacte et le schéma numérique vérifient :

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + hf(t_n, y(t_n)) + \varepsilon_n$$

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n).$$

Alors, comme  $e_n = y(t_n) - y_n$ , on obtient  $e_{n+1} = e_n + h(f(t_n, y(t_n)) - f(t_n, y_n)) + \varepsilon_n$ .

-Si  $F$  est localement lipschitzienne en  $y$  uniformément en  $t$  (hypothèse du théorème de Cauchy-Lipchitz), on a

$$|f(t_n, y(t_n)) - f(t_n, y_n)| \leq L |e_n|$$

et

$$|e_{n+1}| \leq |e_n| (1 + Lh) + |\varepsilon_n|.$$

*Deux lemmes intermédiaires*

**Lemme 1** Soit  $(\theta_n)_{n \geq 0}$  une suite positive vérifiant

$\forall 0 \leq n \leq N, \theta_{n+1} \leq a \theta_n + \alpha$ ; avec  $a > 0$  et  $\alpha > 0$  alors,  $\forall 1 \leq n \leq N + 1$ ,

$$\theta_n \leq a^n \theta_0 + \sum_{i=0}^{n-1} a^i \alpha = a^n \theta_0 + \alpha \frac{1-a^n}{1-a}.$$

**Lemme 2** De plus, si  $a = 1 + \rho$  avec  $\rho > 0$ , comme  $(1 + \rho)^n \leq e^{n\rho}$ , on a

$$\theta^n \leq e^{n\rho} \theta_0 + \frac{\alpha}{\rho} (e^{n\rho} - 1); \quad 1 \leq n \leq N + 1.$$

on a  $\varepsilon_n = \frac{h^2}{2} y''(\xi_n)$ , on pose  $M_2 = \sup_{[t_0, t_0+T]} |y''(t)|$  alors  $\varepsilon_n \leq \frac{h^2}{2} M_2$ .

on a, pour tout  $0 \leq n \leq N - 1$

$$\begin{aligned} |e_{n+1}| &\leq |e_n| + (1 + Lh) |\varepsilon_n|, \\ &\leq |e_n| + (1 + Lh) \frac{M_2}{2} h^2. \quad (\text{car } |\varepsilon_n| \leq \frac{M_2}{2} h^2) \end{aligned}$$

on applique le Lemme 2 avec  $\rho = lh$  et  $\alpha = \frac{M_2}{2} h^2$ .

$$|e_n| \leq e^{nLh} |e_0| + \frac{M_2}{2L} h(e^{nLh} - 1), 1 \leq n \leq N.$$

mais, pour  $1 \leq n \leq N$ ,  $nh \leq Nh = T$ , et

$$|e_n| \leq e^{LT} |e_0| + \frac{M_2}{2} \frac{e^{LT} - 1}{l} h, \forall 1 \leq n \leq N,$$

donc la majoration de l'erreur est vérifiée

ainsi, si  $e_0 = 0$  :

$$\varepsilon(h) \leq \frac{M_2}{2} \frac{e^{LT} - 1}{l} h$$

alors

$$K = \frac{M_2}{2} \frac{e^{LT} - 1}{l}$$

### Remarque important :

La résolution de l'équation du premier ordre avec condition initiale ( problème de Cauchy) est universellement connue. Mais pour résoudre l'équation différentielle du deuxième ordre  $y'' = f(t, y(t))$  Euler ce faire, il réécrit cette équation sous forme d'un système de deux équations du premier ordre :  $\frac{dy}{dt} = p$ ,  $\frac{dp}{dt} = v(t, y, p)$ .

Pour que le problème soit posé correctement il faut donner une condition initiale supplémentaire  $p_{t=t_0} = v$ , en plus de la condition initiale évidente  $y(t_0) = u_0$  c'est-à-dire que :

$$\begin{cases} y'' = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = u_0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} y' = p, \\ p' = v(t, y, p) \\ p_{t=t_0} = y'(t_0) = v \\ y(t_0) = u_0 \end{cases}$$

Par exemple :

On a l'équation différentielle suivante :

$$ay'' + h \sin y = 0 \tag{5.8}$$

Pour résoudre cette équation on pose :

$y' = \frac{dy}{dt} = g(y)$ . on a :  $y'' = g'y' = g'g$  et (5.8) devient :

$$ag'g + h \sin y = 0.$$

qui s'écrit encore :  $g' = -\frac{h}{a} \cdot \frac{\sin y}{g} = f(t, y)$ .

### Expression d'Euler explicite (progressif)

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) \\ y(t_0) = u_0 \end{cases} \tag{5.9}$$

Cette expression, elle permet de obtenir directement  $y_{n+1}$  à partir de  $y_n$ .

### *Expression d'Euler implicite (Rétrograde)*

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + hf(t_{n+1}, y_{n+1}) \\ y(t_0) = u_0 \end{cases}$$

Cette expression, elle se ramener à la résolution d'un problème non linéaire pour chaque  $n$ . Ceci nécessitera de choisir une méthode numérique pour résoudre une équation algébrique non-linéaire pour chaque  $n$ .

**Remarque :** On dit que les schémas d'Euler progressif et rétrograde sont des schémas à un pas puisqu'elles ne font intervenir les solutions approchées qu'aux points  $t_n$  et  $t_{n+1}$  et la méthode d'Euler explicite et implicite est du premier ordre.

### 5.2.1 Exercice d'application de la méthode d'Euler

#### **Exercice :**

On considère le problème de Cauchy

$$\begin{cases} y'(t) = -y(t) \\ y(0) = 1 \end{cases}$$

sur l'intervalle  $[0; 10]$ .

1. Calculer la solution exacte du problème de Cauchy.
2. Soit  $\Delta t$  le pas temporel. Écrire la méthode d'Euler explicite pour cette équation différentielle ordinaire (EDO).
3. En déduire une forme du type

$$y_{k+1} = g(t; k)$$

avec  $g(t; k)$  à préciser (autrement dit, l'itérée en  $t_k$  ne dépend que de  $t$  et  $k$  et ne dépend pas de  $y_k$ ).

4. Utiliser la formulation ainsi obtenue pour trouver les solutions sur l'intervalle  $[0, 10]$  avec la méthode d'Euler où  $\Delta t = 2.5, 0.5$ .

#### **Solution :**

1. Il s'agit d'une EDO à variables séparables. L'unique solution constante est  $y(t) = 0$ , toutes les autres solutions sont du type  $y(t) = Ce^{-t}$ . Donc l'unique solution du problème de Cauchy est  $y(t) = e^{-t}$  définie pour tout  $t \in \mathfrak{R}$ .

2. La méthode d'Euler est une méthode d'intégration numérique d'EDO du premier ordre de la forme  $y'(t) = F(t; y(t))$  C'est une méthode itérative : la valeur  $y$  à l'instant  $t + \Delta t$  de déduisant de la valeur de  $y$  à l'instant  $t$  par l'approximation linéaire

$$y(t + \Delta t) = y(t) + y'(t)\Delta t = y(t) + F(t; y(t))\Delta t$$

En choisissant un pas de discrétisation  $\Delta t$ , nous obtenons une suite de valeurs  $(t_k; y_k)$  qui peuvent être une

excellente approximation de la fonction  $y(t)$  avec

$$\begin{cases} t_{k+1} = t_1 + k\Delta t \\ y_{k+1} = y_k + F(t_k, y_k)\Delta t \end{cases}$$

La méthode d'Euler explicite pour cette EDO s'écrit donc

$$y_{k+1} = y_k - y_k\Delta t$$

3. En procédant par récurrence sur  $k$ , on obtient

$$y_{k+1} = (1 - \Delta t)^{k+1}$$

4. On a donc

– si  $\Delta t = 2.5$  alors

$$y_k = \left(\frac{-3}{2}\right)^{k+1}$$

– si  $\Delta t = 0.5$  alors

$$y_k = \left(\frac{1}{2}\right)^{k+1}$$

## 5.2.2 Programme en Matlab de la méthode d'Euler

```

clc
clear all
close all
a = input('la valeur minimale de l\'intervalle')
b = input('la valeur maximale de l\'intervalle')
n = input('le nombre des intervalles')
y(1) = input('la valeur initiale de la solution')
h = (b - a)/n
f = -z;
for i = 0 : n
x(i + 1) = a + i * h
end
for i = 1 : n
f1 = subs(f, t, x(i), z, y(i))
y(i + 1) = y(i) + f1 * h
end
x
y

```

### 5.3 Méthode d'Euler modifier

la méthode d'Euler modifier est une méthode qui est obtenue d'après le développement de la méthode supérieure à celui de la méthode d'Euler donc on d'après la formule de Taylor :

$$y_{n+1} = y_n + hy'_n + \frac{h^2}{2}y''_n + \varepsilon_n ; 0 \leq n \leq N$$

où

$$y''_n = \frac{y'_{n+1} - y'_n}{h}$$

alors

$$\begin{aligned} y_{n+1} &= y_n + hy'_n + \frac{h^2}{2} \left( \frac{y'_{n+1} - y'_n}{h} \right) + \varepsilon_n \\ &= y_n + hy'_n + \frac{h}{2}(y'_{n+1} - y'_n) + \varepsilon_n \\ y_{n+1} &= y_n + \frac{h}{2}(y'_{n+1} + y'_n) + \varepsilon_n \end{aligned}$$

et on peut écrire

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(t_{n+1}, y_{n+1}) + f(t_n, y_n))$$

donc la forme générale d'Euler modifier :

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(t_{n+1}, y_{n+1}) + f(t_n, y_n)) \end{cases} \quad (5.10)$$

#### 5.3.1 Exercice d'application de la méthode d'Euler modifier

**Exercice :**

Faire trois itérations avec  $h = 0.1$  par la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4 pour l'équation différentielle suivante :

$$y'(t) = t^2 + y^2(t) + 1 \quad (y(1) = 0)$$

**Solution :**

La forme générale d'Euler modifier

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(t_{n+1}, y_{n+1}) + f(t_n, y_n)) \end{cases}$$

On a que  $h = 0.1$ ,  $t_0 = 1$ ,  $y_0 = 0$  et que  $f(t_n, y_n) = t_n^2 + y_n^2 + 1$ .  
donc  $t_1 = t_0 + h = 1.1$ ,  $t_2 = t_1 + h = 1.2$ ,  $t_3 = t_2 + h = 1.3$ .

- Première itération

$$\hat{y} = y_0 + hf(t_0, y_0) = 0 + 0.1 \times f(1, 0) = 0, 2$$

$$y_1 = y_0 + h/2(f(t_0, y_0) + f(t_0 + h, \hat{y})) = 0 + 0.05 \times (f(1, 0) + f(1.1, 0.2)) = 0.2125 \text{ à } t_1 = 1.1$$

- Deuxième itération

$$\widehat{y} = y_1 + hf(t_1, y_1) = 0.2125 + 0.1 \times f(1.1, 0.2125) = 0.4380156$$

$$y_2 = y_1 + h/2(f(t_1, y_1) + f(t_1 + h, \widehat{y}))$$

$$y_2 = 0.2125 + 0.05 \times (f(1.1, 0.2125) + f(1.2, 0.4380156)) = 0.45685069 \text{ à } t_2 = 1.2$$

- Troisième itération

$$\widehat{y} = y + hf(t_2, y_2) = 0.45685069 + 0.1 \times f(1.2, 0.45685069) = 0.7217219$$

$$y_3 = y_2 + h/2(f(t_2, y_2) + f(t_2 + h, \widehat{y}))$$

$$y_3 = 0.45685069 + 0.05 \times (f(1.2, 0.45685069) + f(1.3, 0.7217219)) = 0.74983045 \text{ à } t_3 = 1.3$$

### 5.3.2 Programme en Matlab de la méthode d'Euler modifier

```

clc
clear all
close all
a = input('la valeur minimale de l'intervalle')
b = input('la valeur maximale de l'intervalle')
n = input('le nombre de diviseur')
x(1) = input('la valeur initiale')
y(1) = input('la première valeur de la solution')
h = (b - a)/n
f = t * t - z * z + 1
for i = 0 : n
x(i + 1) = a + i * h
end
for i = 1 : n
x1 = x(i) + h
k1 = h * subs(f, t, x(i), z, y(i));
k2 = h * subs(f, t, x1, z, y(i) + k1);
y(i + 1) = y(i) + (h/2) * (k1 + k2);
end
y

```

## 5.4 La méthode de Runge-Kutta d'ordre 2

### 5.4.1 Introduction

Karl Rung (1856,1927) et Martin Kutta (1867,1944) ont proposé en 1895 de résoudre le problème de Cauchy. Les méthodes Runge Kutta tire les avantages des méthodes de Taylor tout en gardant une Simplicité d'exécution de la méthode d'Euler. en pratique, Runge Kutta remplace l'évaluation analytique des ordres  $y^m$ ,  $m > 1$  par des dérivées numériques

obtenues en évaluant la fonction  $f(t, y(t))$  à différents endroits afin d'obtenir presque les mêmes résultats que ceux obtenus avec la méthode de Taylor.

### 5.4.2 Définition

Cette méthode est équivalente à la méthode d'Euler modifiée, une méthode simple qui donne une solution approchée de la solution exacte de problème de Cauchy comme la méthode d'Euler, les méthodes de Runge-Kutta peuvent être appliquées à une fonction arbitraire. La quasi-équivalence de la méthode Runge-Kutta d'ordre 2 avec la méthode de Taylor d'ordre 2 n'est pas évidente sans quelques manipulations mathématiques néanmoins, on peut rapidement vérifier que leur comportement au niveau numérique est similaire.

### 5.4.3 La formule générale de méthode de Runge-Kutta d'ordre 2

La formule de méthode de Runge-Kutta d'ordre 2 s'écrit :

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + ht^{(2)}(t_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + h \left( f(t_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2}f(t_n, y_n)) \right) \end{cases} \quad (5.11)$$

**Démonstration :** La méthode de Runge-Kutta d'ordre 2 est donnée d'après le développement de Taylor d'ordre 2 suivante :

$$\begin{aligned} y_{n+1} &= y_n + hy'_n + \frac{h^2}{2}y''_n \\ &= y_n + h\left(y'_n + \frac{h}{2}y''_n\right) \\ &= y_n + ht^{(2)}(t_n, y_n) \end{aligned}$$

avec

$$\begin{aligned} t^{(2)}(t_n, y_n) &= y'_n + \frac{h}{2}y''_n \text{ est très minimale} \\ &= f(t_n, y_n) + \frac{h}{2}f'(t_n, y_n) \end{aligned}$$

le principe de la méthode de Runge-Kutta 2 est de remplacer  $t^{(2)}(t_n, y_n)$  par  $a_1 f(t + \alpha_1, y + \beta_1)$  où  $a_1, \alpha_1, \beta_1$  sont des constantes à déterminer. Celle-ci doit être choisie de telle sorte que

$$t^{(2)}(t_n, y_n) = a_1 f(t + \alpha_1, y + \beta_1)$$

avec

$$y'_n = f(t_n, y_n), \quad y''_n = f'(t_n, y_n)$$

et on a

$$df(t_n, y_n) = \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial t} dt + \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial y} dy$$

on peut écrire

$$\frac{df(t_n, y_n)}{dt} = f'(t_n, y_n) = \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial t} + \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial y} f(t_n, y_n)$$

en remplace dans l'expression de  $t^{(2)}(t_n, y_n)$

$$\begin{aligned} t^{(2)}(t_n, y_n) &= f(t_n, y_n) + \frac{h}{2} f'(t_n, y_n) \\ &= f(t_n, y_n) + \frac{h}{2} \left( \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial t} + \frac{\partial f(t_n, y_n)}{\partial y} f(t_n, y_n) \right) \end{aligned} \quad (5.12)$$

d'après la formule de Taylor applique à la fonction  $f(t_n, y_n)$

$$f(t + \alpha_1, y + \beta_1) = a_1 \alpha_1 + \alpha_1 \frac{\partial f}{\partial t}(t, y) + \beta_1 \frac{\partial f}{\partial y}(t, y) + \frac{\alpha_1^2}{2!} + \frac{2\alpha_1 \beta_1}{2!} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial t \partial y} + \frac{\beta_1^2}{2!} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial y^2} \quad (5.13)$$

multiplions l'équation(5.13) par  $a_1$  et comparer par rapport a l'équation (5.12) par comparisont on obtient

$$\left\{ \begin{array}{l} a_1 = 1 \\ a_1 \alpha_1 = \frac{h}{2} \\ a_1 \beta_1 = \frac{h}{2} f(t_n, y_n) \end{array} \right. \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} a_1 = 1 \\ \alpha_1 = \frac{h}{2} \\ \beta_1 = \frac{h}{2} f(t_n, y_n) \end{array} \right. \quad (5.14)$$

avec l'erreur de la méthode de Runge-Kutta 2 est  $e_2(t + \alpha_1, y + \beta_1) = \frac{\alpha_1^2}{2} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial t \partial y} + \alpha_1 \beta_1 \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial t \partial y} + \frac{\beta_1^2}{2} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial y^2}$   
alors

$$\varepsilon_2(t + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2} f(t_n, y_n)) = \frac{h^2}{2} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial t \partial y} + \frac{h^2}{4} f(t_n, y_n) \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial t \partial y} + \frac{h f(t_n, y_n)}{4} \frac{\partial^2 f(t, y)}{\partial y^2}$$

#### 5.4.4 Précision de la méthode de Runge-Kutta 2

La méthode de Runge-Kutta 2 est une méthode du second ordre, c'est-à-dire que l'erreur au point  $t$  s'exprime par l'inégalité

$$|y_n - y(t_n)| \leq kh^2.$$

(La constante  $k$  est précisé dans la démonstration).

**Démonstration :** On procède  $f \in C^2([t_0, t_0 + T])$  alors  $y \in C^3([t_0, t_0 + T])$  et on a :

$$y(t_{n+1}) = y(t_n) + hy'(t_n) + \frac{h^2}{2} y''(t_n) + \frac{h^3}{6} y'''(\xi_n)$$

en soustrayant de la relation :

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{\partial f}{\partial t}(t_n, y_n) + \frac{\partial f}{\partial y}(t_n, y_n) f(t_n, y_n) \right) \quad (5.15)$$

On obtient :

$$e_{n+1} = e_n + h [f(t_n, y_n) - f(t_n, y(t_n))] + \frac{h^2}{2} \left[ \begin{array}{c} (\frac{\partial f}{\partial t}(t_n, y_n) + \frac{\partial f}{\partial y}(t_n, y_n)f(t_n, y_n)) \\ -(\frac{\partial f}{\partial t}(t_n, y(t_n)) + \frac{\partial f}{\partial y}(t_n, y(t_n))f(t_n, y(t_n))) \\ -\frac{h^3}{6}y'''(\xi_n) \end{array} \right] \quad (5.16)$$

Comme  $y \in C^3([t_0, t_0 + T])$  la dérivée troisième est bornée, Posons :

$$M_3 = \max_{t \in [t_0, t_0 + T]} |y'''(t)|$$

$$|e_{n+1}| \leq |e_n| (1 + hL_0 + \frac{h^2}{2}L_1) + \frac{h^3}{6}M_3$$

et l'application des lemmes 1 et 2 donne le résultat avec :

$$k = \frac{h^2 M_3}{6L_0} \left[ e^{((t_0+T)-t_0)(L_0 + \frac{h_0}{2}L_1)} - 1 \right]$$

### 5.4.5 Exercice d'application de la méthode de Runge-Kutta d'ordre 2

**Exercice :**

Faire trois itérations avec  $h = 0.1$  par la méthode de Runge-Kutta d'ordre 2 pour l'équation différentielle suivante :

$$y'(t) = t^2 + y^2(t) + 1 \quad (y(1) = 0)$$

**Solution :**

$$\begin{cases} y(a) = y_1 \\ y_{n+1} = y_n + h f(t_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2}f(t_n, y_n)) \end{cases}$$

On a que  $h = 0.1, t_0 = 1, y_0 = 0$  et que  $f(t_n, y_n) = t_n^2 + y_n^2 + 1$ .

– Pour la première itération, on obtient :

$$y_1 = y_0 + h f(t_0 + \frac{h}{2}, y_0 + \frac{h}{2}f(t_0, y_0)) = 0.1 \times ((1.05)^2 + (0.1)^2 + 1.) = 0.21125$$

alors  $y_1 = 0.21125$

De même, on trouve que :

– Deuxième itération :

$$y_2 = y_1 + h f(t_1 + \frac{h}{2}, y_1 + \frac{h}{2}f(t_1, y_1)) = 0.21125 + 0.1 \times ((1.15)^2 + (0.324)^2 + 1.) = 0.454$$

alors  $y_2 = 0.454$

– Troisième itération :

$$y_3 = y_2 + h f(t_2 + \frac{h}{2}, y_2 + \frac{h}{2}f(t_2, y_2)) = 0.454 + 0.1 \times ((1.25)^2 + (0.5863)^2 + 1.) = 0.7446$$

alors  $y_3 = 0.7446$

### 5.4.6 Programme en Matlab de la méthode de Runge-Kutta d'ordre 2

```

    clc
    clear all
    close all
    a = input('la valeur minimale de l''intervalle')
    b = input('la valeur maximale de l''intervalle')
    n = input('le nombre des intervalles')
    y(1) = input('la valeur initiale de la solution')
    h = (b - a)/n
    f = -z;
    for i = 0 : n
        x(i + 1) = a + i * h
    end
    for i = 1 : n
        f1 = subs(f,t,x(i),z,y(i))
        y(i + 1) = y(i) + f1 * h
    end
    x
    y

```

## 5.5 La méthode de Runge-Kutta d'ordre 4

Une méthode simple qui donner une solution approcher de la solution exacte de problème de Cauchy. L'algorithme de Runge-Kutta d'ordre 4 repose sur une estimation plus précise de l'intégrale de l'équation et pour obtenir la formule de *Runge-Kutta d'ordre 4* on va utilise la même manière de l'obtenir de la méthode de *Runge-Kutta d'ordre 2*.

alors la formule de *Runge-Kutta d'ordre 4* est :

$$\begin{cases} y(t_{n+1}) = y(t_n) + \frac{1}{6}(k_1 + 2 k_2 + 2 k_3 + k_4) + \varepsilon_n(h^5). \\ y(t_0) = u_0 \end{cases} \quad (5.17)$$

avec

$$\begin{aligned} k_1 &= hf(t_n, y(t_n)) \\ k_2 &= hf(t_n + \frac{1}{2}h, y(t_n) + \frac{1}{2}k_1) \\ k_3 &= hf(t_n + \frac{1}{2}h, y(t_n) + \frac{1}{2}k_2) \\ k_4 &= hf(t_n + h, y(t_n) + k_3) \end{aligned}$$

L'idée est que la valeur suivante ( $y_{n+1}$ ) est approchée par la somme de la valeur actuelle ( $y_n$ ) et du produit de la taille de l'intervalle ( $h$ ) par la pente estimée. La pente est obtenue par une moyenne pondérée de pentes

Notons que la pente est obtenue par une moyenne pondérée de pentes :

- $k_1$  est la pente au début de l'intervalle ;
- $k_2$  est la pente au milieu de l'intervalle, en utilisant la pente  $k_1$  ;
- $k_3$  est la pente au milieu de l'intervalle en utilisant la pente  $k_2$  ;
- $k_4$  est la pente à la fin de l'intervalle, en utilisant  $k_3$ .

dans la moyenne des quatre pentes, un poids plus grand est donné aux pentes au point milieu.

### 5.5.1 Précision de la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4

La méthode de Runge-Kutta d'ordre 4 est une méthode d'ordre quatre, c'est-à-dire que l'erreur au point  $t$  s'exprime par l'inégalité

$$|y_n - y(t_n)| \leq k h^4.$$

### 5.5.2 Exercice d'application de la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4

**Exercice :**

Faire trois itérations avec  $h = 0.1$  par la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4 pour l'équation différentielle suivante :

$$y'(t) = t \sin(y(t)) \quad (y(0) = 2)$$

**Solution :**

$$\begin{cases} k_1 = h f(t_n, y_n) \\ k_2 = h f(t_n + h/2, y_n + k_1/2) \\ k_3 = h f(t_n + h/2, y_n + k_2/2) \\ k_4 = h f(t_n + h, y_n + k_3) \\ y_{n+1} = y_n + (1/6) * (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) \\ t_{n+1} = t_n + h \end{cases}$$

On a que  $h = 0.1, t_0 = 0, y_0 = 2$  et que  $f(t_n, y_n) = t_n \sin(y_n)$ .

donc  $t_1 = t_0 + h = 0.1, t_2 = t_1 + h = 0.2, t_3 = t_2 + h = 0.3$ .

– Pour la première itération, on obtient :

$$k_1 = h f(t_0, y_0) = 0.1 \times 0 \times \sin(2) = 0$$

$$k_2 = h f(0 + 0.05, 2 + 0) = 0.1 f(0.05, 2) = 0.1 \times 0.05 \times \sin(2) = 0.004546487$$

$$k_3 = 0.1 f(0.05, 2 + 0.004546487/2) = 0.1 f(0.05, 2.002273244)$$

$$= 0.1 \times 0.05 \times \sin(2.002273244) = 0.004541745$$

$$k_4 = 0.1 f(0.1, 2.004541745) = 0.00907398$$

alors

$$y_1 = 2 + (1/6)(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) = 2.004541741.$$

De même, on trouve que :

– Deuxième itération :

$$k1 = 0.009074, k2 = 0.013582, k3 = 0.013568, k4 = 0.018032$$

$$y_2 = 2.01810947$$

– Troisième itération :

$$k1 = 0.018032, k2 = 0.022442, k3 = 0.022418, k4 = 0.026751$$

$$y_3 = 2.0405264$$

### 5.5.3 Programme en Matlab de la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4

```

clc
clear all
close all

a = input('la valeur minimale de l\'intervalle')
b = input('la valeur maximale de l\'intervalle')
n = input('le nombre de diviseure')
x(1) = input('la valeur initiale')
y(1) = input('la premiere valeur de la solution')
h = (b - a)/n
f = t * t - z * z + 1
for i = 0 : n
x(i + 1) = a + i * h
end
for i = 1 : n
x1 = x(i) + h/2
x2 = x(i) + h
k1 = h * subs(f, t, x(i), z, y(i));
k2 = h * subs(f, t, x1, z, y(i) + k1/2);
k3 = h * subs(f, t, x1, z, y(i) + k2/2);
k4 = h * subs(f, t, x2, z, y(i) + k3);
y(i + 1) = y(i) + (1/6) * (k1 + 2 * k2 + 2 * k3 + k4);
end
y

```

## 5.6 Étude générale des méthodes a un pas

### 5.6.1 Consistance :

#### Définition "consistance"

l'erreur de consistance  $e_n$  relative à une solution exacte  $y$  est l'erreur  $e_n = y(t_{n+1}) - y_{n+1}$ ;  $\forall 0 \leq n < N$  en supposant  $y_n = y(t_n)$ . On a donc

$$e_n = y(t_{n+1}) - y_n - h_n \Phi(t_n, y_n, h_n)$$

on dit que la méthode est **consistante** si pour toute solution exacte  $y$  la somme des erreurs de consistance relatives à  $y$ , soit  $\sum_{0 \leq n < N} |\varepsilon_n|$  tend vers 0,

quand  $h_{\max}$  tend vers 0. C'est à dire

$$\lim_{h \rightarrow 0} \sum_{n=0}^N |\varepsilon_n| = 0.$$

#### Estimation de l'erreur de consistance

On a la méthode d'Euler est la formule suivant  $y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n)$ , On suppose que la solution exacte vérifie  $y \in C^2([t_0, t_0 + T], R)$

$$\varepsilon_n = y(t_{n+1}) - y_n - h_n f(t_n, y_n, h_n)$$

$$\text{où } y(t_{n+1}) = y(t_n) + hy'(t_n) + \frac{h^2}{2} y''(\xi_n)$$

$$y'(t_n) = f(t, y(t))$$

d'où

$$\varepsilon_n = \frac{h^2}{2} y''(\xi_n)$$

#### Majoration de l'erreur de consistance

On a l'erreur de consistance est  $\varepsilon_n = \frac{h^2}{2} y''(\xi_n)$ .

**Majoration**  $M_2 = \sup_{[t_0, t_0 + T]} |y''(t)| \Rightarrow \varepsilon_n \leq \frac{h^2}{2} M_2$ .

#### Erreur due au schéma numérique

La solution exacte et le schéma numérique vérifient  $y(t_{n+1}) = y(t_n) + hf(t_n, y(t_n)) + \varepsilon_n$

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n)$$

alors, comme  $e_n = y(t_n) - y_n$ , on obtient

$$e_{n+1} = e_n + h(f(t_n, y(t_n)) - f(t_n, y_n)) + \varepsilon_n$$

#### Schéma de l'erreur de consistance

**Théorème 5.1** Une condition nécessaire et suffisante pour que la méthode soit consistante avec l'équation différentielle est  $\forall t \in [t_0, t_0 + T], \Phi(t, y, 0) = f(t, y)$ .

## Démonstration

**Condition nécessaire** La méthode est consistante, donc  $\lim_{h \rightarrow 0} \max_n \left( \frac{1}{h} (y(t_{n+1}) - y(t_n)) - \Phi(t_n, y(t_n), h) \right) = 0$ .  
ou encore

$$\lim_{h \rightarrow 0} \max_n \left( \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} f(x, y(x)) dt - \Phi(t_n, y(t_n), h) \right) = 0.$$

pour tout  $t \in [t_0, t_0 + T]$ , il existe un encadrement  $[t_n, t_{n+1}]$  telle que, même lorsque  $h$  tend vers 0. (i.e) lorsque  $n$  tend vers l'infini),  $t \in [t_n, t_{n+1}]$ . dans ces conditions,  $\lim_{h \rightarrow 0} t_n = t$  et  $\lim_{h \rightarrow 0} t_{n+1} = t$ .

La continuité des fonctions  $f$  et  $\Phi$  permet alors d'écrire

$$\begin{aligned} \lim_{h \rightarrow 0} \max_n \left( \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} f(x, y(x)) dt - \Phi(t_n, y(t_n), h) \right) &= f(t, y(t)) - \Phi(t, y(t), 0) = 0. \\ \Rightarrow f(t, y(t)) &= \Phi(t, y(t), 0). \end{aligned}$$

**Condition suffisante** de  $f(t, y(t)) = \Phi(t, y(t), 0)$ , il vient

$$\begin{aligned} &\frac{1}{h} (y(t_{n+1}) - y(t_n)) - \Phi(t_n, y(t_n), h) \\ &= \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} f(x, y(x)) dx - \Phi(t_n, y(t_n), h) \\ &= \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} (f(x, y(x)) - \Phi(t_n, y(t_n), h)) dx \\ &= \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} (\Phi(x, y(x), 0) - \Phi(t_n, y(t_n), h)) dx \\ &\text{et, d'après la continuité de } \Phi, \\ &\lim_{h \rightarrow 0} \max_n (\Phi(x, y(x), 0) - \Phi(t_n, y(t_n), h)) = 0. \\ &\text{puis } \lim_{h \rightarrow 0} \max_n \left( \frac{1}{h} \int_{t_n}^{t_{n+1}} f(x, y(x)) dt - \Phi(t_n, y(t_n), h) \right) = 0. \end{aligned}$$

## Définition "Ordre de méthode à un pas "

On dit qu'une méthode à 1 pas est d'ordre  $\geq p$ , si pour toute solution exacte  $y$  d'une équation différentielle où  $y' = f(t, y)$  où  $f$  est de classe  $C^p$ , il existe une constante  $C \geq 0$  telle que l'erreur de consistance relative à  $y$  vérifie

$$|\varepsilon_n| \leq C h_n^{p+1}, \quad 0 \leq n < N.$$

**Remarque** La méthode d'Euler est une méthode d'ordre 1 car

$$\begin{aligned} y_{n+1} &= y_n + h y'(t_n) + \varepsilon_n(h^2) = y_n + h f(t_n, y_n) + \varepsilon_n(h^2) \\ &= y_{n+1} + \varepsilon_n(h^2). \end{aligned}$$

*Consistance et ordre*

Si  $p \geq 1 \rightarrow$  la méthode à 1 pas est consistante.

## 5.6.2 La convergence

### Définition "La convergence "

On dit que la méthode est convergente si pour toute solution exacte  $y$ , la suite  $(y_n)$  vérifie

$$\max_n |y_n - y(t_n)| \rightarrow 0$$

quand  $y_0 \rightarrow y(0)$  et  $h_{\max} \rightarrow 0$

Posons  $\tilde{y}_n = y(t_n)$ . Par définition d'erreur de consistance on a

$$\tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n + h_n \Phi(t_n, \tilde{y}_n, h_n) + e_n.$$

Si la méthode est stable, de constante  $S$ , l'erreur globale est donc

$$\max_n |y_n - y(t_n)| \leq S(|y_0 - y(0)| + \sum_n |e_n|).$$

### Démonstration de convergence de la méthode d'Euler :

Pour démontrer que la méthode d'Euler est convergente il faut démontrer que :

$$\varepsilon(h) = \lim_{h \rightarrow 0} \max_{0 \leq n \leq N} |e_n| \rightarrow 0$$

Soit la formule d'Euler  $y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n)$ .

On a l'erreur de la méthode d'Euler est vérifier la formule suivant :

$$|e_n| \leq e^{nLh} |e_0| + \frac{M}{2L} h(e^{nLh} - 1), 1 \leq n \leq N.$$

mais, pour  $1 \leq n \leq N$ ,  $nh \leq Nh = T$ , et

$$|e_n| \leq e^{LT} |e_0| + \frac{M}{2} \frac{e^{LT} - 1}{L} h, \forall 1 \leq n \leq N,$$

ainsi, si  $e_0 = 0$ ,  $\varepsilon(h) \leq \frac{M}{2} \frac{e^{LT} - 1}{L} h$

et

$$\lim_{h \rightarrow 0} \varepsilon(h) = 0, \text{ donc } \lim_{h \rightarrow 0} \max_{0 \leq n \leq N} |e_n| \rightarrow 0$$

## 5.6.3 Stabilité :

### Définition "Stabilité" :

L'idée est de vérifier si de petites perturbations du schéma ne perturbent pas trop la solution approchée. On dit que la méthode est stable s'il existe une constante  $S \geq 0$ , telle que pour toutes suites  $(y_n)$ ,  $(\tilde{y}_n)$  définies par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \Phi(t_n, y_n, h_n); 0 \leq n < N$$

$$\tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n + h_n \Phi(t_n, \tilde{y}_n, h_n) + \varepsilon_n; 0 \leq n < N$$

On ait

$$\max_n |\tilde{y}_n - y_n| \leq S(|\tilde{y}_0 - y_0| + \sum_n |\varepsilon_n|)$$

### Théorème (CS de stabilité).

Pour que la méthode soit stable, il suffit que la fonction  $\Phi$  soit Lipchitzienne en  $y$ , de constante  $L$  :  $|\Phi(t, y_1, h) - \Phi(t, y_2, h)| \leq L |y_1 - y_2|$ ,

Pour tout  $t \in [0, T]$ , tout  $(y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2$  alors on peut prendre pour constante de stabilité

$$S = e^{\lambda t}.$$

#### Remarque :

L'intégration numérique est un vaste domaine d'analyse numérique, en générale ce n'est toujours évident d'intégrer des fonctions continues on reconnut à l'intégration numérique.

En général, un nombre de points de 4 à 6 est largement suffisant pour la plupart des applications.

Les méthodes de Gauss sont donne des résultats exactes pour les polynômes de degré inférieur ou égale au nombre des racines de polynôme qui choisit (le nombre des points).

## 5.7 Série des exercices

#### Exercice 5 - 1 :

Vérifier que les fonctions suivantes sont des fonctions Lipchitziennes en  $y$  sur  $D \subset \mathbb{R}^2$ .

- 1 -  $f(x, y) = x |y|$ ,  $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / 0 \leq x \leq 2, -3 \leq y \leq 4\}$
- 2 -  $f(x, y) = 1 + x \sin(x y)$ ,  $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / 0 \leq x \leq 2\}$ ,
- 3 -  $f(x, y) = -y + x + 1$ ,  $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / 0 \leq x \leq 1\}$ .

#### Exercice 5 - 2 :

01)- Démontrer que pour tout  $T \neq 0$ , ce problème admet une solution unique.

$$y' = 1 + x \sin(x y), \quad D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / 0 \leq x \leq T\} \text{ et } y(0) = 0.$$

02)- Démontrer que ce problème admet une solution unique.

$$y' = -y + \frac{x}{(1+x)^2}, \quad D \equiv \mathbb{R}^2 \text{ et } y(0) = 1.$$

#### Exercice 5 - 3 :

Utiliser la méthode d'Euler pour trouver les premières quatre valeurs de la solution  $y = f(x)$  de l'équation différentielle

$$y' = \frac{y - x}{y + x}$$

qui satisfait la condition initiale  $y(0) = 1$ , en prenant le pas  $h = 0.1$ . Effectuer les calculs avec trois décimales exactes.

#### Exercice 5 - 4 :

Soit le problème de Cauchy suivant :

$$\begin{cases} y' = x - y + 1, & x \in [0, 1] \\ y(0) = 1, & h = 0.1 \end{cases}$$

Trouver les valeurs approchées de  $y(x_i)$ ,  $i = 0, 1, \dots, N$  par :

01)- la méthode d'Euler.

02)- la méthode d'Euler modifiée.

Comparer les résultats obtenus avec la solution exacte.

**Exercice 5 - 5 :**

Calculer les valeurs approchées de la solution de l'équation différentielle

$$\begin{cases} y' = y - \frac{2x}{y} \\ y(0) = 1 \end{cases}$$

Aux points  $x_1 = 0.2$  et  $x_2 = 0.4$  d'après les méthodes Runge-Kutta d'ordre 2 et Runge-Kutta d'ordre 4. Effectuer les calculs avec 4 décimales exactes.

Estimer les résultats obtenus, si la solution exacte est  $y(x) = \sqrt{2x+1}$ .

**Exercice 5 - 6 :**

On considère, pour  $t \in [0, 2]$ , le problème de Cauchy suivant :

$$\begin{cases} y'(t) = \exp(-y(t)) \\ y(0) = 0 \end{cases} \quad (5.18)$$

- 1- Le problème admet-il une et une seule solution ?
- 2- Donner la solution exacte de ce problème. Quelle est la valeur de  $y(2)$  ?
- 3- On prend un pas de temps  $\Delta t = 0.5$ . Quelle approximation de  $y(2)$  obtient-on avec le schéma d'Euler ?

**Exercice 5 - 7 :**

On considère l'équation différentielle par :

$$\begin{aligned} y' &= -\frac{y}{(x+1)} \\ y(0) &= 1 \end{aligned}$$

avec  $x \in [0, 1]$

- 1)- Montrer que cette équation admet une solution unique.
- 2)- Résoudre cette équation par la méthode de Runge-Kutta d'ordre 4 dans l'intervalle  $[0, 1]$  avec un pas de 0.2.
- 3)- On considère l'équation différentielle par :

$$\begin{aligned} (1+x)y'' + y' &= 0 \\ y'(0) &= 1 \end{aligned}$$

avec  $x \in [0, 1]$

Par un changement de variable adéquat, déduire de la question précédente les valeurs de :  $y'(0.2)$ ,  $y'(0.4)$ ,  $y'(0.6)$ ,  $y'(0.8)$  et  $y'(1)$ .