

Chapitre 5 : Résolution numérique des équations différentielles ordinaires d'ordre 1

I. Introduction

I. Introduction

Soient

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,
- $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue,

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,
- $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue,
- $(t_0, y_0) \in I \times \mathbb{R}$.

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,
- $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue,
- $(t_0, y_0) \in I \times \mathbb{R}$.

On considère l'équation différentielle

$$(E) \begin{cases} \forall t \in I, y'(t) = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}, y : I \rightarrow \mathbb{R} \text{ dérivable.}$$

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,
- $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue,
- $(t_0, y_0) \in I \times \mathbb{R}$.

On considère l'équation différentielle

$$(E) \begin{cases} \forall t \in I, y'(t) = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}, y : I \rightarrow \mathbb{R} \text{ dérivable.}$$

But :

I. Introduction

Soient

- I un intervalle de \mathbb{R} ,
- $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue,
- $(t_0, y_0) \in I \times \mathbb{R}$.

On considère l'équation différentielle

$$(E) \quad \begin{cases} \forall t \in I, y'(t) = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}, \quad y : I \rightarrow \mathbb{R} \text{ dérivable.}$$

But : approcher numériquement une/la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E).

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable
i.e.

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable
i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.
Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$,

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable
i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1}
si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

On a aussi :

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

On a aussi :

Théorème 2

Si f ne dépend pas de la deuxième variable,

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

On a aussi :

Théorème 2

Si f ne dépend pas de la deuxième variable, alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$,

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

On a aussi :

Théorème 2

Si f ne dépend pas de la deuxième variable, alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

I. Introduction

Une condition suffisante d'existence et d'unicité d'une solution pour (E) est donnée par le théorème de Cauchy-Lipschitz :

Théorème 1 (Cauchy-Lipschitz)

On suppose que f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. $\exists C > 0, \forall t \in I, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}, |f(t, y_1) - f(t, y_2)| \leq C|y_1 - y_2|$.

Alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

On a aussi :

Théorème 2

Si f ne dépend pas de la deuxième variable, alors (E) possède une unique solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$, qui est de classe \mathcal{C}^{k+1} si f est de classe \mathcal{C}^k , $k \in \mathbb{N}$.

Mais : il n'y a en général pas d'expression explicite pour y !

I. Introduction

On suppose que

I. Introduction

On suppose que

- $I = [t_0, t_0 + T]$ avec $T > 0$,

I. Introduction

On suppose que

- $I = [t_0, t_0 + T]$ avec $T > 0$,
- (E) possède une unique solution $y : [t_0, t_0 + T] \rightarrow \mathbb{R}$,

I. Introduction

On suppose que

- $I = [t_0, t_0 + T]$ avec $T > 0$,
- (E) possède une unique solution $y : [t_0, t_0 + T] \rightarrow \mathbb{R}$,
- (t_0, \dots, t_N) , $N \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, est une subdivision de $[t_0, t_0 + T]$.

I. Introduction

On suppose que

- $I = [t_0, t_0 + T]$ avec $T > 0$,
- (E) possède une unique solution $y : [t_0, t_0 + T] \rightarrow \mathbb{R}$,
- (t_0, \dots, t_N) , $N \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, est une subdivision de $[t_0, t_0 + T]$.

But : Approcher $y(t_1), \dots, y(t_N)$ par des réels y_1, \dots, y_N ,

I. Introduction

On suppose que

- $I = [t_0, t_0 + T]$ avec $T > 0$,
- (E) possède une unique solution $y : [t_0, t_0 + T] \rightarrow \mathbb{R}$,
- (t_0, \dots, t_N) , $N \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, est une subdivision de $[t_0, t_0 + T]$.

But : Approcher $y(t_1), \dots, y(t_N)$ par des réels y_1, \dots, y_N , calculés à l'aide d'une *méthode à un pas*.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N - 1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N - 1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,
- calculer les réels y_1, \dots, y_N donnés par la relation de récurrence

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,
- calculer les réels y_1, \dots, y_N donnés par la relation de récurrence

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}.$$

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,
- calculer les réels y_1, \dots, y_N donnés par la relation de récurrence

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}.$$

Exemple :

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N - 1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,
- calculer les réels y_1, \dots, y_N donnés par la relation de récurrence

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N - 1\}.$$

Exemple : La méthode d'Euler donnée par la relation

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Pour $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on note $h_n := t_{n+1} - t_n$.

Définition 3

Une méthode de résolution numérique de (E) à un pas consiste à

- considérer une fonction continue $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,
- calculer les réels y_1, \dots, y_N donnés par la relation de récurrence

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}.$$

Exemple : La méthode d'Euler donnée par la relation

$$y_{n+1} = y_n + h_n f(t_n, y_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}.$$

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. La quantité

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

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. La quantité

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

est appelée erreur de consistance locale sur $[t_n, t_{n+1}]$.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. La quantité

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

est appelée erreur de consistance locale sur $[t_n, t_{n+1}]$.

Exemple : Pour la méthode d'Euler,

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. La quantité

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

est appelée erreur de consistance locale sur $[t_n, t_{n+1}]$.

Exemple : Pour la méthode d'Euler, si la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. La quantité

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

est appelée erreur de consistance locale sur $[t_n, t_{n+1}]$.

Exemple : Pour la méthode d'Euler, si la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière et $h := \frac{T}{N}$,

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Soit $\phi : [t_0, t_0 + T] \times \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue. On définit une première notion d'erreur de la méthode à un pas associée :

Définition 4

Soit $n \in \{0, \dots, N-1\}$. La quantité

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

est appelée erreur de consistance locale sur $[t_n, t_{n+1}]$.

Exemple : Pour la méthode d'Euler, si la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière et $h := \frac{T}{N}$, pour tout $n \in \{0, \dots, N-1\}$,

$$e_n = \frac{h^2}{2} \left(\frac{\partial f}{\partial t}(\xi_n, y(\xi_n)) + f(\xi_n, y(\xi_n)) \frac{\partial f}{\partial \gamma}(\xi_n, y(\xi_n)) \right) =: \frac{h^2}{2} f^{[1]}(\xi_n, y(\xi_n))$$

avec $\xi_n \in]t_n, t_{n+1}[$.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in C^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$,

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

Définition et Proposition 5

On suppose que f est de classe \mathcal{C}^{p-1} , $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$,

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

Définition et Proposition 5

On suppose que f est de classe \mathcal{C}^{p-1} , $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, et que la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière.

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

Définition et Proposition 5

On suppose que f est de classe \mathcal{C}^{p-1} , $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, et que la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière. La méthode à un pas donnée par la relation

$$y_{n+1} = y_n + \sum_{k=1}^p \frac{h^k}{k!} f^{[k-1]}(t_n, y_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}$$

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

Définition et Proposition 5

On suppose que f est de classe \mathcal{C}^{p-1} , $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, et que la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière. La méthode à un pas donnée par la relation

$$y_{n+1} = y_n + \sum_{k=1}^p \frac{h^k}{k!} f^{[k-1]}(t_n, y_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}$$

est appelée méthode de Taylor d'ordre p .

II. Méthode de résolution numérique à un pas

Si $f \in \mathcal{C}^n(I \times \mathbb{R})$, $n \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$, on définit par récurrence

$$f^{[n]}(t, \gamma) = \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial t}(t, \gamma) + f(t, \gamma) \frac{\partial f^{[n-1]}}{\partial \gamma}(t, \gamma)$$

si $(t, \gamma) \in I \times \mathbb{R}$ et on a $y^{(n+1)}(t) = f^{[n]}(t, y(t))$ si $t \in I$.

Définition et Proposition 5

On suppose que f est de classe \mathcal{C}^{p-1} , $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$, et que la subdivision (t_0, \dots, t_N) est régulière. La méthode à un pas donnée par la relation

$$y_{n+1} = y_n + \sum_{k=1}^p \frac{h^k}{k!} f^{[k-1]}(t_n, y_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\}$$

est appelée méthode de Taylor d'ordre p . Si $n \in \{0, \dots, N-1\}$, on a

$$e_n = \frac{h^{p+1}}{(p+1)!} f^{[p]}(\xi_n, y(\xi_n))$$

avec $\xi_n \in]t_n, t_{n+1}[$.

III. Consistance, stabilité et convergence

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E)

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E) quand le pas

$$h := \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} h_i = \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} (t_{i+1} - t_i)$$

tend vers 0.

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E) quand le pas

$$h := \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} h_i = \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} (t_{i+1} - t_i)$$

tend vers 0. Tout d'abord :

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E) quand le pas

$$h := \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} h_i = \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} (t_{i+1} - t_i)$$

tend vers 0. Tout d'abord :

Définition 6

On dit que la méthode est consistante

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E) quand le pas

$$h := \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} h_i = \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} (t_{i+1} - t_i)$$

tend vers 0. Tout d'abord :

Définition 6

On dit que la méthode est consistante si l'erreur de consistance

$$e(t_0, \dots, t_N) := \sum_{n=0}^{N-1} |e_n|$$

III. Consistance, stabilité et convergence

On se pose la question de la *convergence* de la méthode considérée vers la solution $y : I \rightarrow \mathbb{R}$ de (E) quand le pas

$$h := \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} h_i = \max_{i \in \{0, \dots, n-1\}} (t_{i+1} - t_i)$$

tend vers 0. Tout d'abord :

Définition 6

On dit que la méthode est consistante si l'erreur de consistance

$$e(t_0, \dots, t_N) := \sum_{n=0}^{N-1} |e_n|$$

tend vers 0 quand h tend vers 0.

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$,

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$, pour tous $\epsilon_1, \dots, \epsilon_N \in [0; +\infty[$,

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$, pour tous $\epsilon_1, \dots, \epsilon_N \in [0; +\infty[$, si y_1, \dots, y_N et $\tilde{y}_0, \dots, \tilde{y}_N$ sont définis par

$$\forall n \in \{0, \dots, N-1\}, y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n)$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$, pour tous $\epsilon_1, \dots, \epsilon_N \in [0; +\infty[$, si y_1, \dots, y_N et $\tilde{y}_0, \dots, \tilde{y}_N$ sont définis par

$$\forall n \in \{0, \dots, N-1\}, y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n)$$

et

$$\begin{cases} \tilde{y}_0 \in \mathbb{R} \\ \forall n \in \{0, \dots, N-1\}, \tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n + h_n \phi(t_n, \tilde{y}_n, h_n) + \epsilon_{n+1} \end{cases}$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$, pour tous $\epsilon_1, \dots, \epsilon_N \in [0; +\infty[$, si y_1, \dots, y_N et $\tilde{y}_0, \dots, \tilde{y}_N$ sont définis par

$$\forall n \in \{0, \dots, N-1\}, y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n)$$

et

$$\begin{cases} \tilde{y}_0 \in \mathbb{R} \\ \forall n \in \{0, \dots, N-1\}, \tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n + h_n \phi(t_n, \tilde{y}_n, h_n) + \epsilon_{n+1} \end{cases}$$

on a

$$\max_{0 \leq n \leq N} |\tilde{y}_n - y_n| \leq S \sum_{i=0}^N |\epsilon_i|$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Définition 7

On dit que la méthode est stable s'il existe $S > 0$ tel que pour toute subdiv. (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$, pour tous $\epsilon_1, \dots, \epsilon_N \in [0; +\infty[$, si y_1, \dots, y_N et $\tilde{y}_0, \dots, \tilde{y}_N$ sont définis par

$$\forall n \in \{0, \dots, N-1\}, y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n)$$

et

$$\begin{cases} \tilde{y}_0 \in \mathbb{R} \\ \forall n \in \{0, \dots, N-1\}, \tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n + h_n \phi(t_n, \tilde{y}_n, h_n) + \epsilon_{n+1} \end{cases}$$

on a

$$\max_{0 \leq n \leq N} |\tilde{y}_n - y_n| \leq S \sum_{i=0}^N |\epsilon_i|$$

où $\epsilon_0 := |\tilde{y}_0 - y_0|$.

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

Définition 8

On dit que la méthode est convergente

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

Définition 8

On dit que la méthode est convergente si l'erreur globale

$$E(t_0, \dots, t_N) := \max_{1 \leq n \leq N} |y_n - y(t_n)|.$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

Définition 8

On dit que la méthode est convergente si l'erreur globale

$$E(t_0, \dots, t_N) := \max_{1 \leq n \leq N} |y_n - y(t_n)|.$$

tend vers 0 quand h tend vers 0.

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

Définition 8

On dit que la méthode est convergente si l'erreur globale

$$E(t_0, \dots, t_N) := \max_{1 \leq n \leq N} |y_n - y(t_n)|.$$

tend vers 0 quand h tend vers 0.

Une condition suffisante de convergence est :

III. Consistance, stabilité et convergence

Soient y_1, \dots, y_N les réels définis par

$$y_{n+1} = y_n + h_n \phi(t_n, y_n, h_n), \quad n \in \{0, \dots, N-1\},$$

Définition 8

On dit que la méthode est convergente si l'erreur globale

$$E(t_0, \dots, t_N) := \max_{1 \leq n \leq N} |y_n - y(t_n)|.$$

tend vers 0 quand h tend vers 0.

Une condition suffisante de convergence est :

Proposition 9

Si la méthode est consistante et stable, alors elle est convergente.

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$.

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p s'il existe $M \geq 0$ telle que

$$e(t_0, \dots, t_N) \leq h^p M.$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p s'il existe $M \geq 0$ telle que

$$e(t_0, \dots, t_N) \leq h^p M.$$

Remarque : Si la méthode est d'ordre de consistance au moins 1, alors elle est consistante.

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p s'il existe $M \geq 0$ telle que

$$e(t_0, \dots, t_N) \leq h^p M.$$

Remarque : Si la méthode est d'ordre de consistance au moins 1, alors elle est consistante.

Exemple

La méthode de Taylor d'ordre $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ est d'ordre de consistance au moins p .

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p s'il existe $M \geq 0$ telle que

$$e(t_0, \dots, t_N) \leq h^p M.$$

Remarque : Si la méthode est d'ordre de consistance au moins 1, alors elle est consistante.

Exemple

La méthode de Taylor d'ordre $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ est d'ordre de consistance au moins p .

Conséquence :

III. Consistance, stabilité et convergence

Si la méthode est stable et consistante, la *vitesse de convergence* est donnée par l'*ordre de grandeur* de l'erreur de consistance :

Définition 10

Soit $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$. On dit que la méthode est d'ordre de consistance au moins p s'il existe $M \geq 0$ telle que

$$e(t_0, \dots, t_N) \leq h^p M.$$

Remarque : Si la méthode est d'ordre de consistance au moins 1, alors elle est consistante.

Exemple

La méthode de Taylor d'ordre $p \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ est d'ordre de consistance au moins p .

Conséquence : Les méthodes d'Euler et de Taylor sont consistantes.

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

- f est de classe C^p ,

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

- f est de classe C^p ,
- ϕ est de classe C^p par rapport à sa troisième variable,

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

- f est de classe C^p ,
- ϕ est de classe C^p par rapport à sa troisième variable,
- $\forall k \in \{0, \dots, p-1\}, \forall t \in [t_0, t_0 + T], \forall \gamma \in \mathbb{R},$

$$\frac{\partial^k \phi}{\partial \kappa^k}(t, \gamma, 0) = \frac{1}{k+1} f^{[k]}(t, \gamma),$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

- f est de classe C^p ,
- ϕ est de classe C^p par rapport à sa troisième variable,
- $\forall k \in \{0, \dots, p-1\}, \forall t \in [t_0, t_0 + T], \forall \gamma \in \mathbb{R},$

$$\frac{\partial^k \phi}{\partial \kappa^k}(t, \gamma, 0) = \frac{1}{k+1} f^{[k]}(t, \gamma),$$

- la subdivision (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$ est régulière,

III. Consistance, stabilité et convergence

Par ailleurs :

Théorème 11

Si

- f est de classe \mathcal{C}^p ,
- ϕ est de classe \mathcal{C}^p par rapport à sa troisième variable,
- $\forall k \in \{0, \dots, p-1\}, \forall t \in [t_0, t_0 + T], \forall \gamma \in \mathbb{R},$

$$\frac{\partial^k \phi}{\partial \kappa^k}(t, \gamma, 0) = \frac{1}{k+1} f^{[k]}(t, \gamma),$$

- la subdivision (t_0, \dots, t_N) de $[t_0, t_0 + T]$ est régulière, alors la méthode est d'ordre de consistance au moins p .

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

Théorème 12

Si ϕ est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e.

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

Théorème 12

Si ϕ est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. il existe $C > 0$ telle que $\forall t \in I, \forall \kappa \in \mathbb{R}, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}$,

$$|\phi(t, y_1, \kappa) - \phi(t, y_2, \kappa)| \leq C|y_1 - y_2|,$$

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

Théorème 12

Si ϕ est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. il existe $C > 0$ telle que $\forall t \in I, \forall \kappa \in \mathbb{R}, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}$,

$$|\phi(t, y_1, \kappa) - \phi(t, y_2, \kappa)| \leq C|y_1 - y_2|,$$

alors la méthode est stable.

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

Théorème 12

Si ϕ est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. il existe $C > 0$ telle que $\forall t \in I, \forall \kappa \in \mathbb{R}, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}$,

$$|\phi(t, y_1, \kappa) - \phi(t, y_2, \kappa)| \leq C|y_1 - y_2|,$$

alors la méthode est stable.

Conséquence :

III. Consistance, stabilité et convergence

Une condition suffisante de stabilité est :

Théorème 12

Si ϕ est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable i.e. il existe $C > 0$ telle que $\forall t \in I, \forall \kappa \in \mathbb{R}, \forall y_1, y_2 \in \mathbb{R}$,

$$|\phi(t, y_1, \kappa) - \phi(t, y_2, \kappa)| \leq C|y_1 - y_2|,$$

alors la méthode est stable.

Conséquence : Si f est lipschitzienne par rapport à sa deuxième variable, la méthode d'Euler associée est convergente.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

IV. Méthodes de Runge-Kutta

On considère des méthodes construites à l'aide de formules d'intégration numérique.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

On considère des méthodes construites à l'aide de formules d'intégration numérique.

- Soient $c_1, \dots, c_q \in [0; 1]$ tels que $0 = c_1 \leq \dots \leq c_q \leq 1$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

On considère des méthodes construites à l'aide de formules d'intégration numérique.

- Soient $c_1, \dots, c_q \in [0; 1]$ tels que $0 = c_1 \leq \dots \leq c_q \leq 1$.
- On pose $t_{n,i} := t_n + c_i h_n$, $n \in \{0, \dots, N-1\}$, $i \in \{1, \dots, q\}$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

On considère des méthodes construites à l'aide de formules d'intégration numérique.

- Soient $c_1, \dots, c_q \in [0; 1]$ tels que $0 = c_1 \leq \dots \leq c_q \leq 1$.
- On pose $t_{n,i} := t_n + c_i h_n$, $n \in \{0, \dots, N-1\}$, $i \in \{1, \dots, q\}$.
- Soient $b_1, \dots, b_q \in \mathbb{R}$ tels que $\sum_{i=1}^q b_i = 1$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

On considère des méthodes construites à l'aide de formules d'intégration numérique.

- Soient $c_1, \dots, c_q \in [0; 1]$ tels que $0 = c_1 \leq \dots \leq c_q \leq 1$.
- On pose $t_{n,i} := t_n + c_i h_n$, $n \in \{0, \dots, N-1\}$, $i \in \{1, \dots, q\}$.
- Soient $b_1, \dots, b_q \in \mathbb{R}$ tels que $\sum_{i=1}^q b_i = 1$.
- Pour $i \in \{2, \dots, q\}$, soient $a_{i,1}, \dots, a_{i,i-1} \in \mathbb{R}$ tels que $\sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j} = c_i$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. On pose

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. On pose

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{n,1} := y_n \\ \end{array} \right.$$

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N - 1\}$. On pose

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{n,1} := y_n \\ y_{n,2} := y_n + h_n a_{2,1} f(t_n, y_n) \end{array} \right.$$

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N-1\}$. On pose

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{n,1} := y_n \\ y_{n,2} := y_n + h_n a_{2,1} f(t_n, y_n) \\ y_{n,3} := y_n + h_n a_{3,1} f(t_n, y_n) + h_n a_{3,2} f(t_{n,2}, y_{n,2}) \end{array} \right.$$

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N-1\}$. On pose

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{n,1} := y_n \\ y_{n,2} := y_n + h_n a_{2,1} f(t_n, y_n) \\ y_{n,3} := y_n + h_n a_{3,1} f(t_n, y_n) + h_n a_{3,2} f(t_{n,2}, y_{n,2}) \\ \vdots \\ y_{n,q} := y_n + h_n \sum_{j=1}^{q-1} a_{q,j} f(t_{n,j}, y_{n,j}) \end{array} \right.$$

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Construction

Soit $n \in \{0, \dots, N-1\}$. On pose

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{n,1} := y_n \\ y_{n,2} := y_n + h_n a_{2,1} f(t_n, y_n) \\ y_{n,3} := y_n + h_n a_{3,1} f(t_n, y_n) + h_n a_{3,2} f(t_{n,2}, y_{n,2}) \\ \vdots \\ y_{n,q} := y_n + h_n \sum_{j=1}^{q-1} a_{q,j} f(t_{n,j}, y_{n,j}) \end{array} \right.$$

puis le réel

$$y_{n+1} := y_n + h_n \sum_{i=1}^q b_i f(t_{n,i}, y_{n,i}).$$

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta associée aux nœuds c_1, \dots, c_q ,

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta associée aux nœuds c_1, \dots, c_q , aux poids b_1, \dots, b_q

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta associée aux nœuds c_1, \dots, c_q , aux poids b_1, \dots, b_q et aux coefficients de Runge-Kutta $a_{i,j}$, $i \in \{2, \dots, q\}$, $j \in \{1, \dots, i-1\}$.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta associée aux nœuds c_1, \dots, c_q , aux poids b_1, \dots, b_q et aux coefficients de Runge-Kutta $a_{i,j}$, $i \in \{2, \dots, q\}$, $j \in \{1, \dots, i-1\}$.

On réunit ces paramètres sous la forme du tableau

0					
c_2	$a_{2,1}$				
c_3	$a_{3,1}$	$a_{3,2}$			
\vdots			\ddots		
c_q	$a_{q,1}$	$a_{q,2}$	\cdots	$a_{q,q-1}$	
	b_1	b_2	\cdots	b_{q-1}	b_q

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Définition 13

Cette méthode est appelée méthode de Runge-Kutta associée aux nœuds c_1, \dots, c_q , aux poids b_1, \dots, b_q et aux coefficients de Runge-Kutta $a_{i,j}$, $i \in \{2, \dots, q\}$, $j \in \{1, \dots, i-1\}$.

On réunit ces paramètres sous la forme du tableau

0					
c_2	$a_{2,1}$				
c_3	$a_{3,1}$	$a_{3,2}$			
\vdots			\ddots		
c_q	$a_{q,1}$	$a_{q,2}$	\cdots	$a_{q,q-1}$	
	b_1	b_2	\cdots	b_{q-1}	b_q

appelé tableau de Butcher.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Théorème 14

- Les méthodes de Runge-Kutta sont consistantes.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Théorème 14

- Les méthodes de Runge-Kutta sont consistantes.
- Si f est lipschitzienne en sa deuxième variable, elles sont stables.

IV. Méthodes de Runge-Kutta

Théorème 14

- Les méthodes de Runge-Kutta sont consistantes.
- Si f est lipschitzienne en sa deuxième variable, elles sont stables.

Conséquence : Si f est lipschitzienne en sa deuxième variable, les méthodes de Runge-Kutta sont convergentes.