

Résolution d'équations algébriques

Polytech'Paris-UPMC

Étude des suites

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une
méthodeVitesse de convergence
logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence
exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$ 

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$S_{2097000} = 15.40353870391845703125$$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$S_{2097070} = 15.40360546112060546875$$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$S_{2097150} = 15.40368175506591796875$$

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$S_{2097152} = 15.40368270874023437500$$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$\forall n \geq 2097152 \quad S_n = 15.40368270874023437500$$

Le calcul par une méthode itérative d'un résultat revient à étudier une suite.

On distingue deux étapes dans l'étude des suites :

- Étude de la nature de la suite
- Recherche et calcul de sa limite éventuelle

Prenons par exemple la suite

$$S_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \ln(n)$$

Mathématiquement, cette suite diverge mais en simple précision :

$$\forall n \geq 2097152 \quad S_n = 15.40368270874023437500$$

⇒ L'ordinateur ne permettra que de calculer « vite » les termes d'une suite dont on connaît la nature

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .
Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|)$$

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .

Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|) \quad \text{c.à.d.} \quad |u_n - a| = 10^{-v_n}$$

Intuitivement v_n représente le nombre de décimales communes entre u_n et a .

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .

Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|) \quad \text{c.à.d.} \quad |u_n - a| = 10^{-v_n}$$

Intuitivement v_n représente le nombre de décimales communes entre u_n et a .

On distinguera trois types de vitesses de convergence :

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .
Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|) \quad \text{c.à.d.} \quad |u_n - a| = 10^{-v_n}$$

Intuitivement v_n représente le nombre de décimales communes entre u_n et a .

On distinguera trois types de vitesses de convergence :

● logarithmique

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .
Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|) \quad \text{c.à.d.} \quad |u_n - a| = 10^{-v_n}$$

Intuitivement v_n représente le nombre de décimales communes entre u_n et a .

On distinguera trois types de vitesses de convergence :

- logarithmique
- linéaire

L'efficacité d'une méthode dépendra de la vitesse de convergence de la suite correspondante.

Si on considère u_n une suite *convergeant* vers une limite a .
Il est possible de définir la suite v_n :

$$v_n = -\log_{10}(|u_n - a|) \quad \text{c.à.d.} \quad |u_n - a| = 10^{-v_n}$$

Intuitivement v_n représente le nombre de décimales communes entre u_n et a .

On distinguera trois types de vitesses de convergence :

- logarithmique
- linéaire
- exponentielle

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_1 = 1.000000$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_2 = 1.250000$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_3 = 1.361111$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_{30} = 1.612150$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_{300} = 1.641606$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_{1100} = 1.644025$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$S_{3900} = 1.644701$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est logarithmique si la suite $\frac{v_n}{n}$ converge vers 0.

Si u_n vérifie

$$|u_n - a| \sim \frac{K}{n^p} \quad \text{avec} \quad K > 0$$

alors v_n est équivalent à $p \log(n)$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de plus en plus important.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^2} = \frac{\pi^2}{6} - O\left(\frac{1}{n}\right) \rightarrow 1.644934067\dots$$

En simple précision

$$\forall n \geq 4096 \quad S_n = 1.644725$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{u_n - a}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_1 = 0.250000000000$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_2 = 0.218750000000$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_3 = 0.223958328366$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_4 = 0.222981765866$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_5 = 0.223177075386$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_6 = 0.223136380314$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0,25^n) \rightarrow .223143551314 \dots$$

En simple précision

$$S_7 = 0.223145097494$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_8 = 0.223143190145$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_9 = 0.223143607378$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec} \quad K > 0 \quad \text{et} \quad p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0,25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$S_{10} = 0.223143517971$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est linéaire si la suite $\frac{v_n}{n} \in [a, b]$ avec $a, b \in \mathbb{R}^{+*}$.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{p^n} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

on a $v_n \sim p \times n$.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations constant.

Par exemple :

$$S_n = \sum_{i=1}^n \frac{0,25^i}{i} = \ln(1,25) + O(0.25^n) \rightarrow .223143551314\dots$$

En simple précision

$$\forall n \geq 12 \quad S_{12} = \mathbf{0.2231435}32872$$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_1 = 0.500000000000000000000000$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_2 = 0.250000000000000000000000$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_3 = 0.312500000000000000000000$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_4 = 0.33203125000000000000$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_5 = 0.33332824707031250000$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A p^n} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$S_6 = 0.33333333325572311878$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle**
- Suites récurrentes
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On dira que la vitesse de convergence de la suite u_n est exponentielle si la suite $\frac{v_n}{n}$ diverge.

Si u_n vérifie

$$(u_n - a) \sim \frac{K}{A^{p^n}} \quad \text{avec } K > 0 \quad \text{et } p > 1$$

alors $v_n \sim \log(A) \times p^n$.

Si $p = 2$ on parlera de convergence quadratique.

Calculer une décimale supplémentaire nécessite un nombre d'itérations de moins en moins important.

Par exemple :
$$\begin{cases} S_1 = 0.5 \\ S_n = S_{n-1} + S_{n-1} \times (1 - 3S_{n-1}) \end{cases}$$

$$S_n \rightarrow \frac{1}{3}$$

En double précision

$$\forall n \geq 7 \quad S_7 = 0.3333333333333333331483$$

Définition *On appellera suites récurrentes les suites définies par un terme initial v_0 et la relation :*

$$v_{n+1} = f(v_n)$$

où f est une fonction réelle continue.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Définition On appellera suites récurrentes les suites définies par un terme initial v_0 et la relation :

$$v_{n+1} = f(v_n)$$

où f est une fonction réelle continue.

Si cette suite converge, elle converge vers un **point fixe** de f . C'est à dire un point a tel que :

$$f(a) = a$$

- Étude des suites
- Problèmes posés
- Critère d'évaluation d'une méthode
- Vitesse de convergence logarithmique
- Vitesse de convergence linéaire
- Vitesse de convergence exponentielle
- Suites récurrentes**
- Fonctions contractantes
- Fonctions dérivables
- Résolution d'équation
- Dichotomie
- Méthode de NEWTON
- En dimension $n > 1$

Définition On appellera suites récurrentes les suites définies par un terme initial v_0 et la relation :

$$v_{n+1} = f(v_n)$$

où f est une fonction réelle continue.

Si cette suite converge, elle converge vers un **point fixe** de f . C'est à dire un point a tel que :

$$f(a) = a$$

Définition (Limites possibles) Un point fixe a est dit limite possible pour f si $\exists V \in \mathcal{V}(a)$ tel que $\forall v_0 \in V$ la suite v_n induite converge vers a .

Définition (Fonction contractante) Soit I un intervalle et soit f une application continue de I dans I , f est **contractante** si

$\exists k < 1$ tel que

$$\forall x, y \in I^2, |f(x) - f(y)| \leq k \cdot |x - y|$$

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence

exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Définition (Fonction contractante) Soit I un intervalle et soit f une application continue de I dans I , f est **contractante** si

$\exists k < 1$ tel que

$$\forall x, y \in I^2, |f(x) - f(y)| \leq k \cdot |x - y|$$

Ces fonctions sont intéressantes dans le cas où elle définissent une suite récurrente.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence

exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Définition (Fonction contractante) Soit I un intervalle et soit f une application continue de I dans I , f est **contractante** si

$\exists k < 1$ tel que

$$\forall x, y \in I^2, |f(x) - f(y)| \leq k \cdot |x - y|$$

Ces fonctions sont intéressantes dans le cas où elle définissent une suite récurrente.

Théorème (du point fixe) Si $f : I \rightarrow I$ est contractante alors f admet un unique point fixe $a \in I$ et toute suite définie par :

$$\begin{cases} v_0 \in I \\ v_{n+1} = f(v_n) \end{cases}$$

converge vers a avec une convergence au moins linéaire

Pour prouver qu'une fonction est contractante, on peut utiliser sa dérivée.

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Pour prouver qu'une fonction est contractante, on peut utiliser sa dérivée.

Théorème Soit $f : I \rightarrow I$ une fonction C^1 avec un point fixe a .

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence

exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Pour prouver qu'une fonction est contractante, on peut utiliser sa dérivée.

Théorème Soit $f : I \rightarrow I$ une fonction C^1 avec un point fixe a .

• Si $|f'(a)| < 1$ alors $\exists \mathcal{V}$ un voisinage de a dans lequel f est contractante et a est limite possible pour f .

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Pour prouver qu'une fonction est contractante, on peut utiliser sa dérivée.

Théorème Soit $f : I \rightarrow I$ une fonction C^1 avec un point fixe a .

- Si $|f'(a)| < 1$ alors $\exists \mathcal{V}$ un voisinage de a dans lequel f est contractante et a est limite possible pour f .
- Si $|f'(a)| > 1$ alors f n'est contractante dans aucun voisinage de a . Alors a n'est pas limite possible pour f (sauf cas particulier).

Étude des suites

Problèmes posés

Critère d'évaluation d'une méthode

Vitesse de convergence

logarithmique

Vitesse de convergence linéaire

Vitesse de convergence exponentielle

Suites récurrentes

Fonctions contractantes

Fonctions dérivables

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

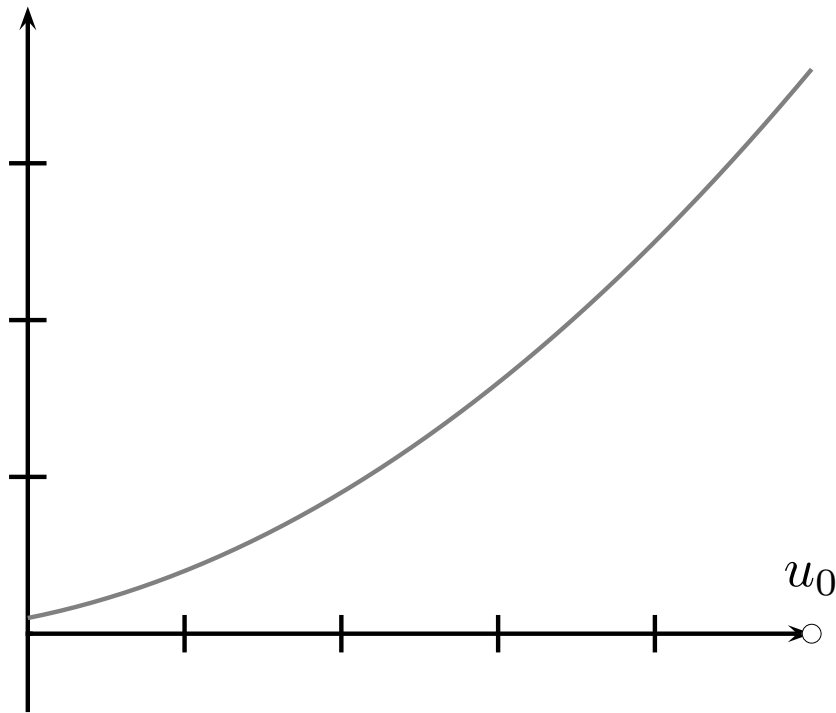
Pour prouver qu'une fonction est contractante, on peut utiliser sa dérivée.

Théorème Soit $f : I \rightarrow I$ une fonction C^1 avec un point fixe a .

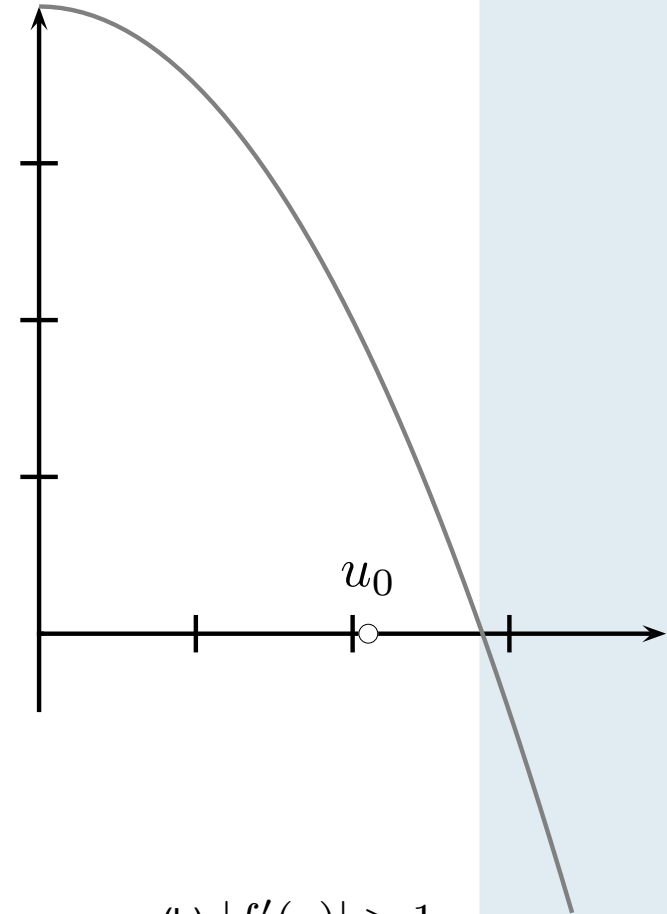
- Si $|f'(a)| < 1$ alors $\exists \mathcal{V}$ un voisinage de a dans lequel f est contractante et a est limite possible pour f .
- Si $|f'(a)| > 1$ alors f n'est contractante dans aucun voisinage de a . Alors a n'est pas limite possible pour f (sauf cas particulier).

On peut même connaître la vitesse de convergence :

- si $f'(a) \neq 0$, la convergence est linéaire.
- si $f'(a) = 0$, la convergence est au moins quadratique.

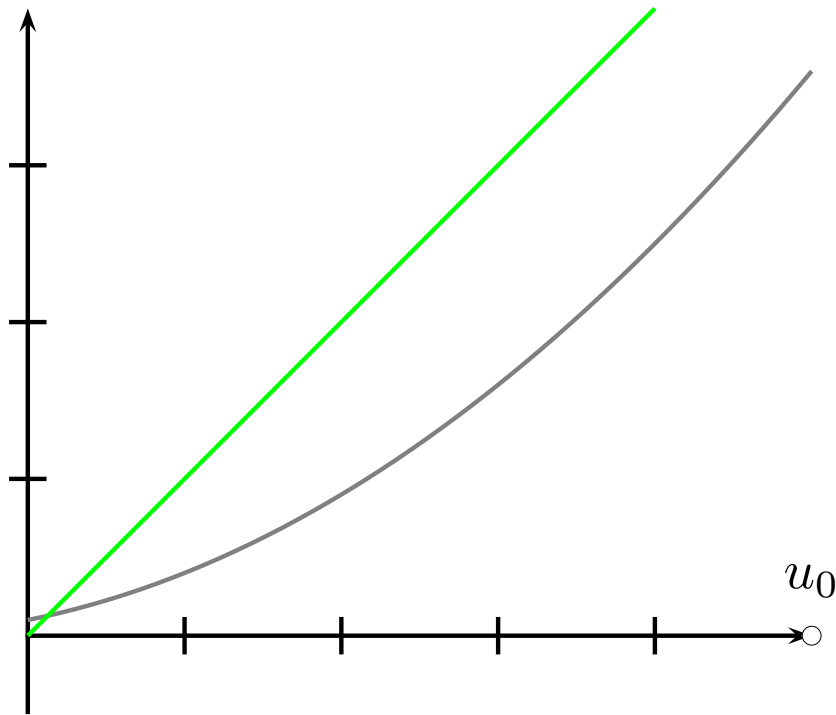


(a) $|f'(a)| < 1$

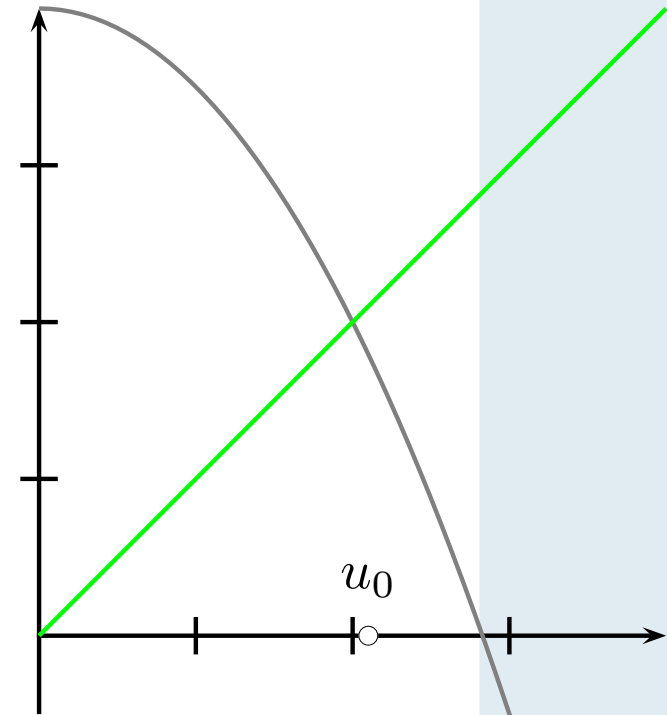


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

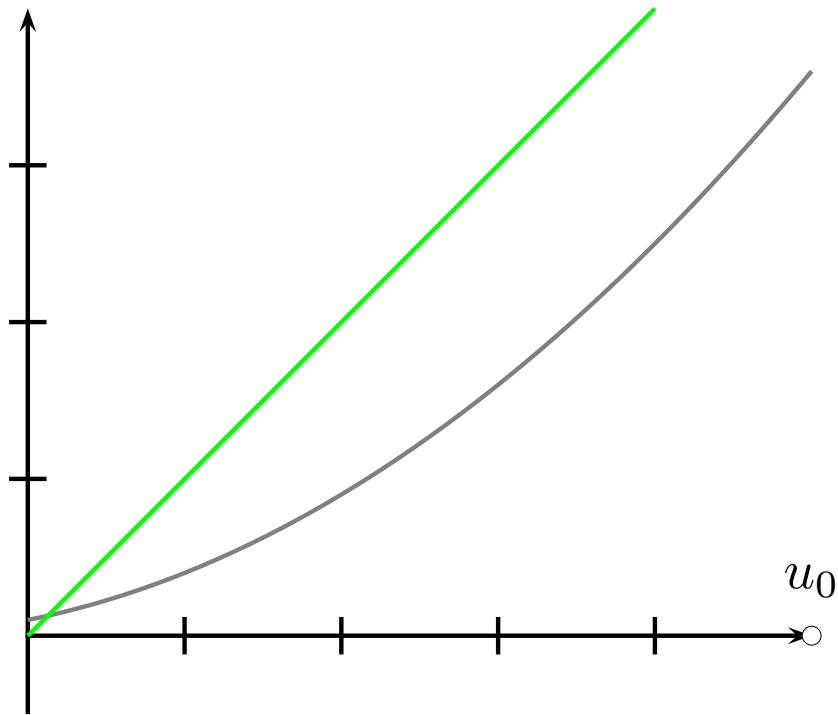


(a) $|f'(a)| < 1$

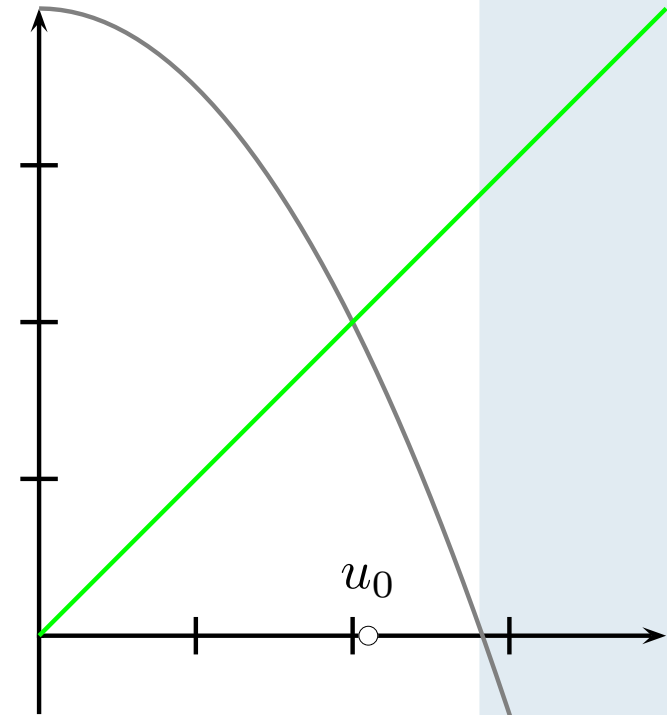


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

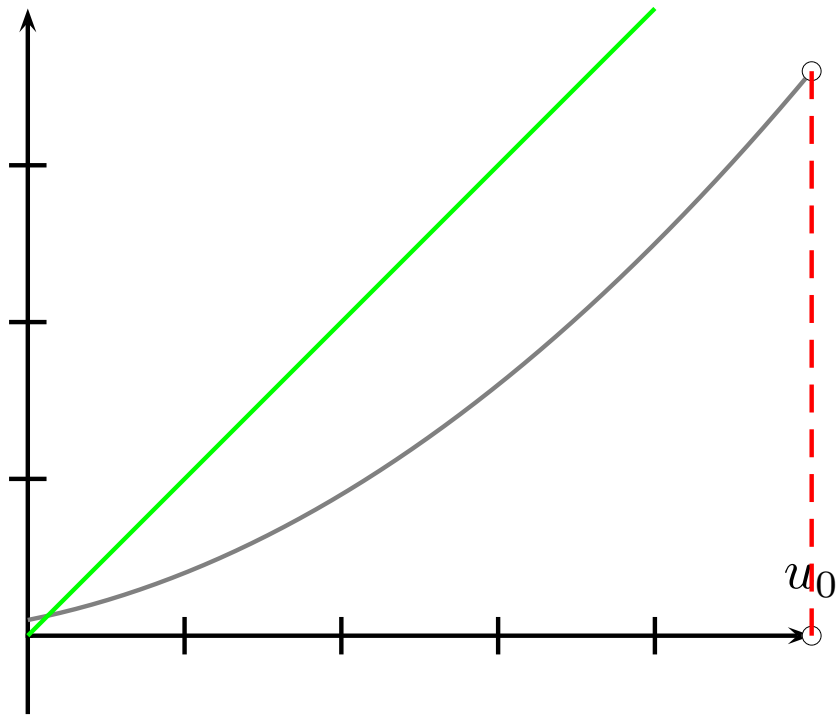


(a) $|f'(a)| < 1$

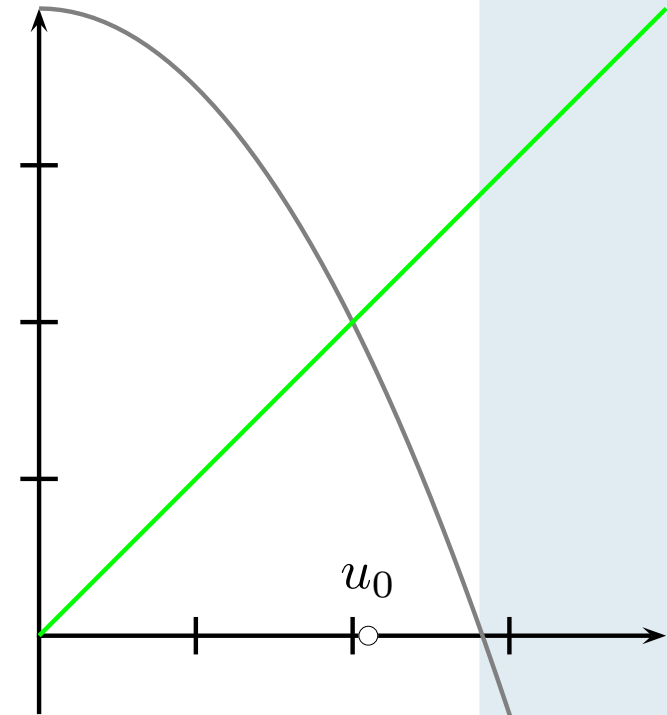


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

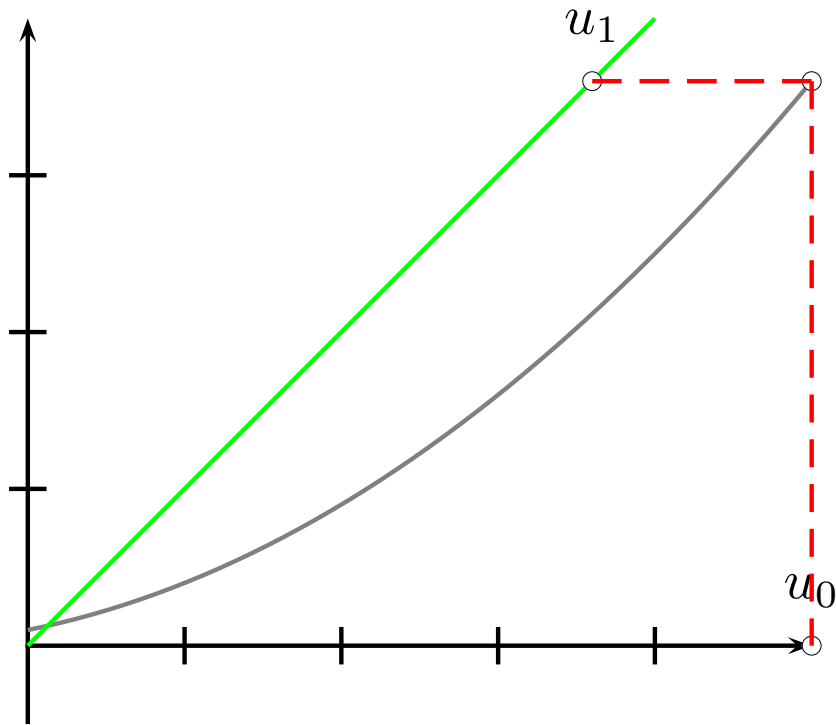


(a) $|f'(a)| < 1$

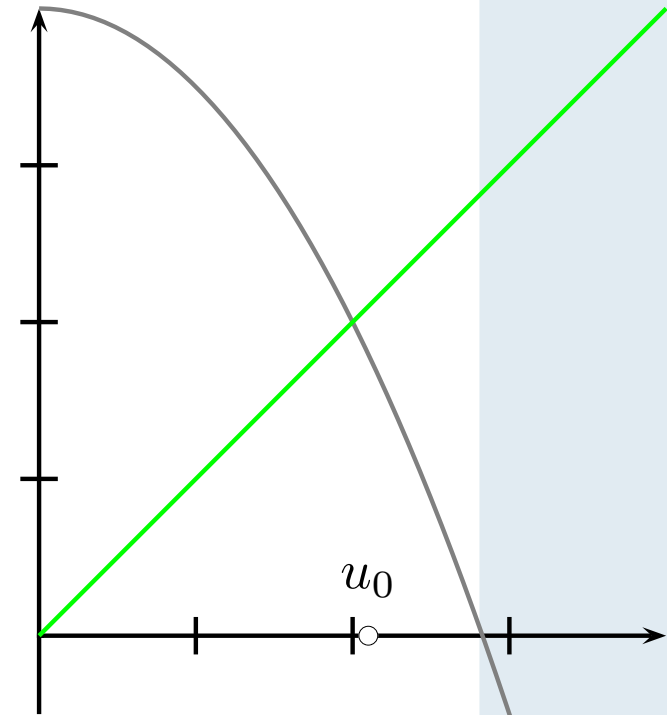


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

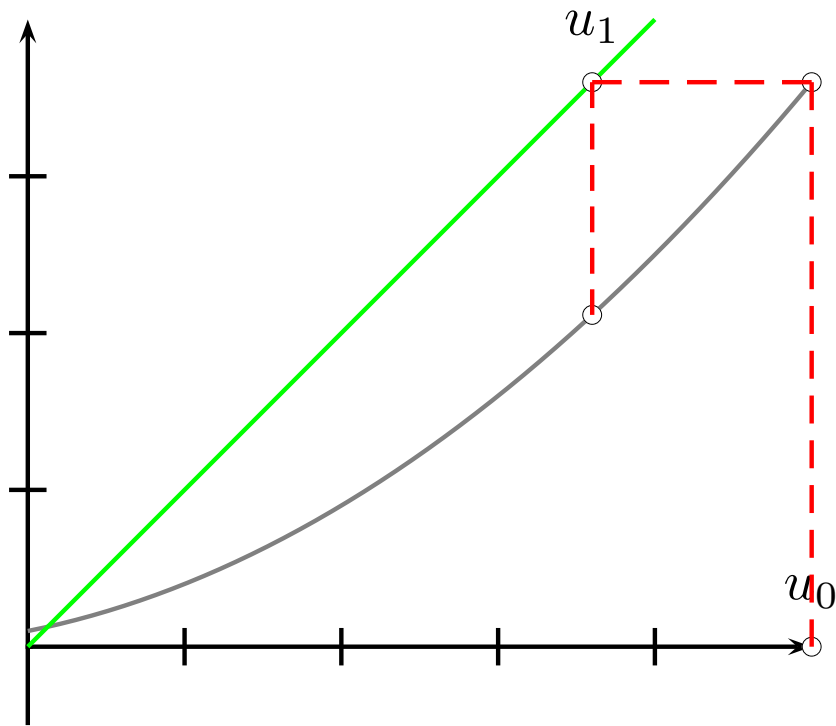


(a) $|f'(a)| < 1$

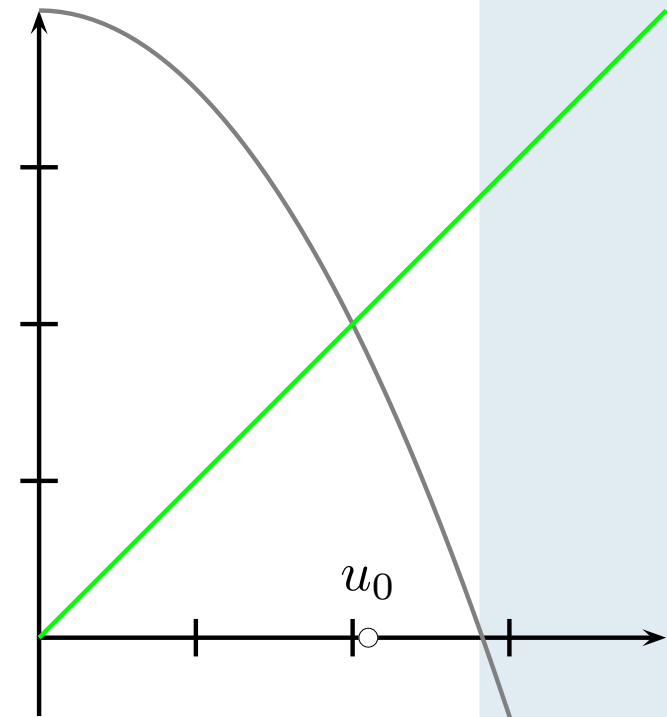


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

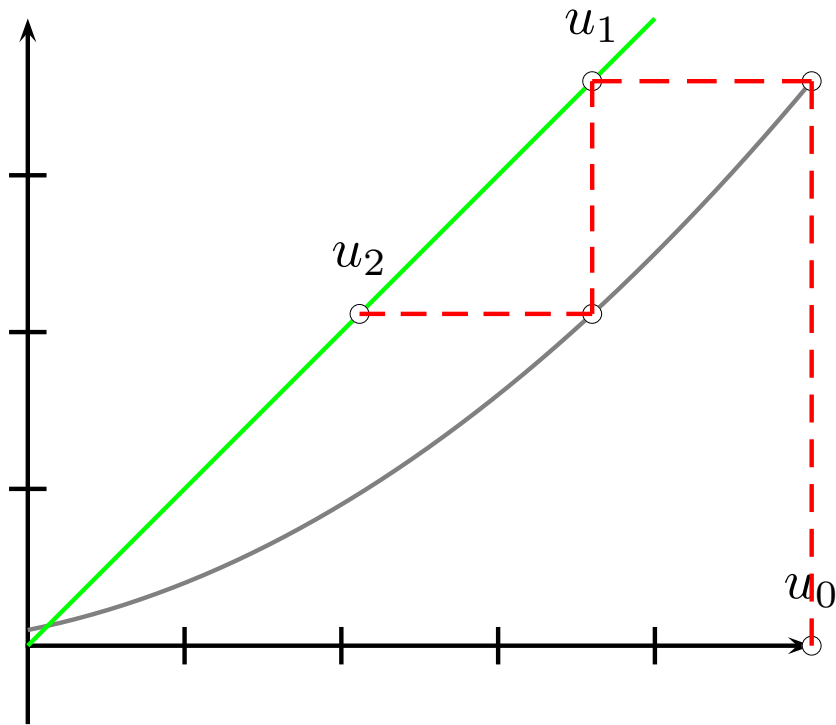


(a) $|f'(a)| < 1$

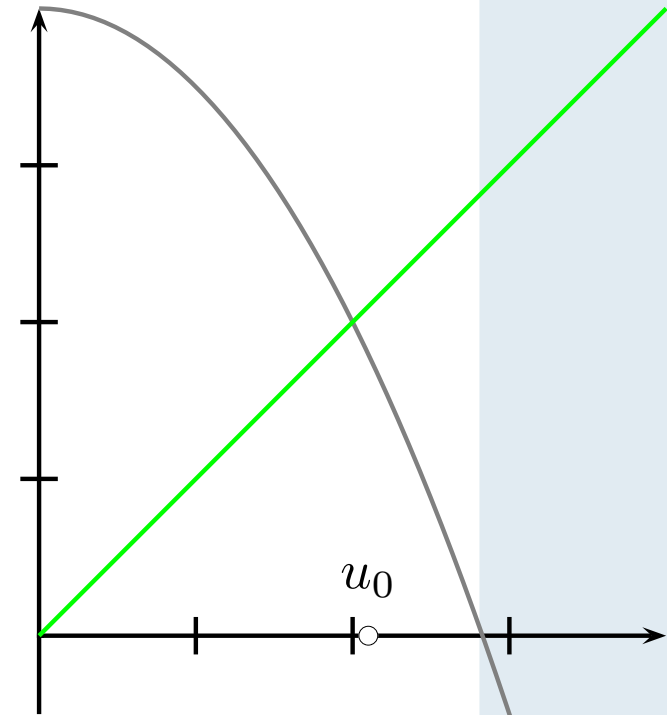


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

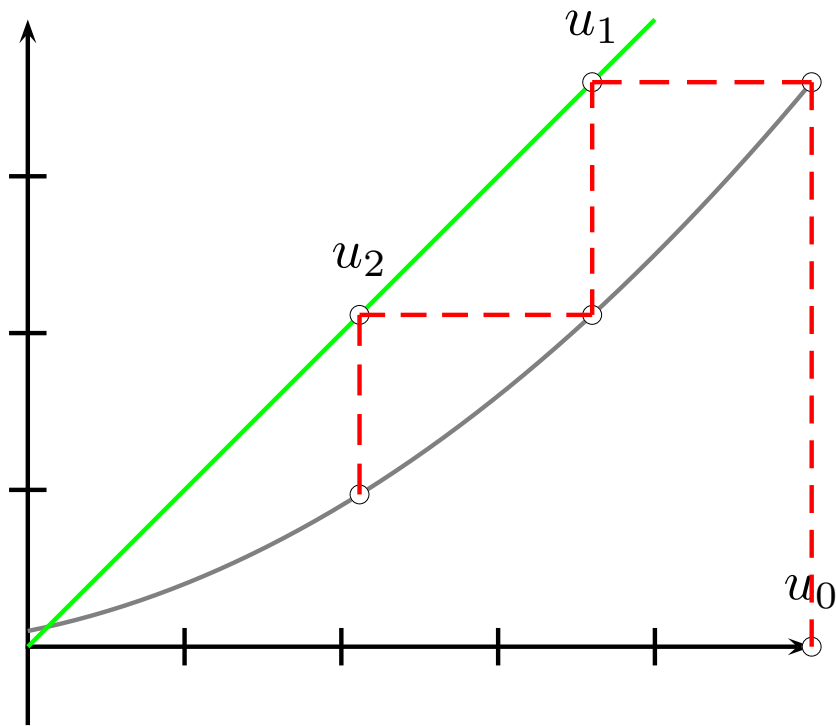


(a) $|f'(a)| < 1$

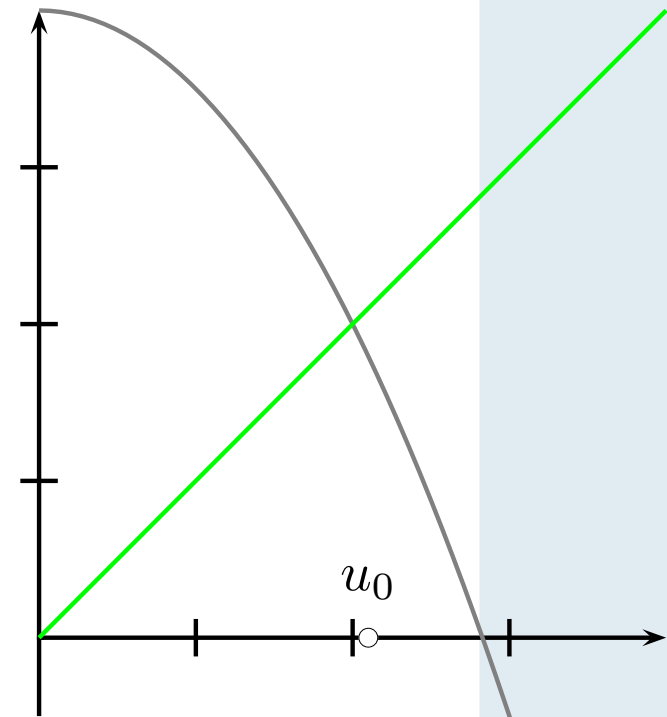


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

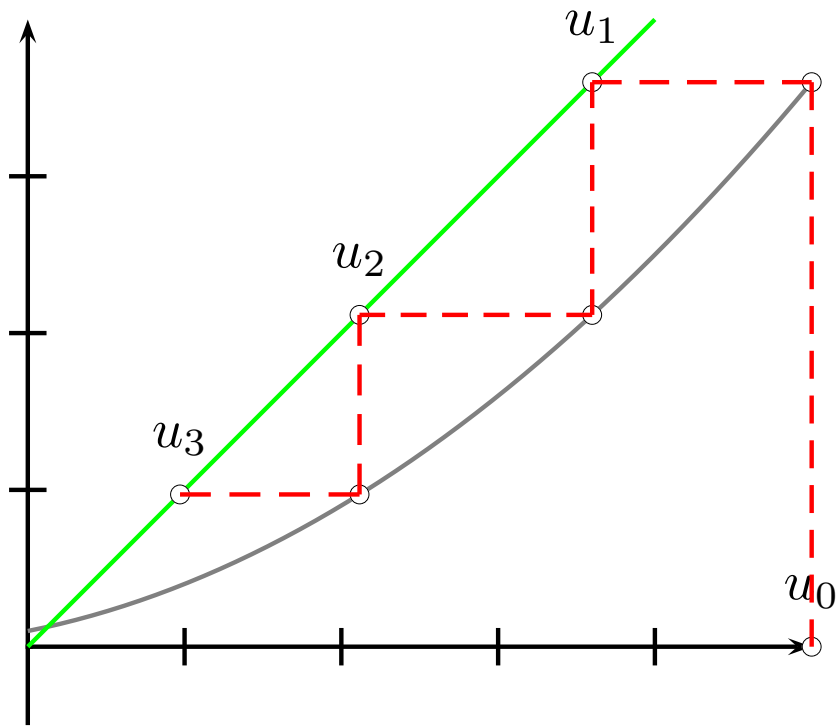


(a) $|f'(a)| < 1$

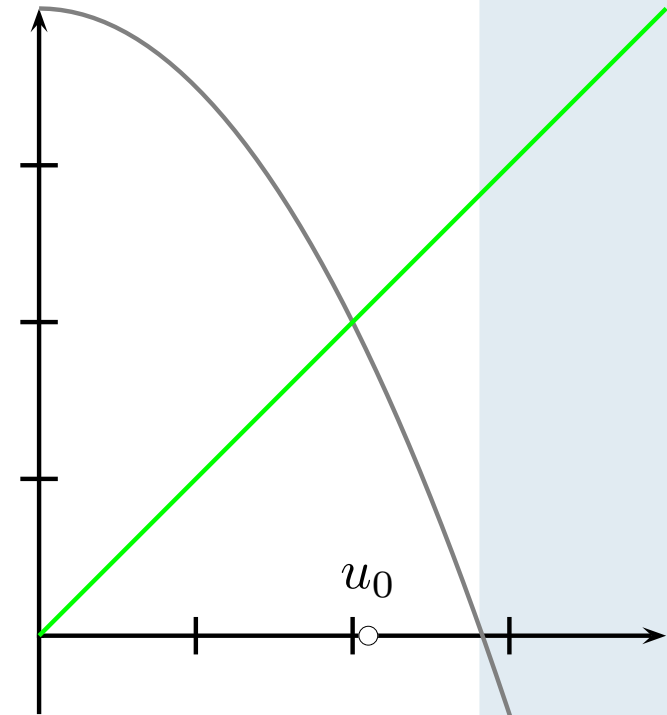


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

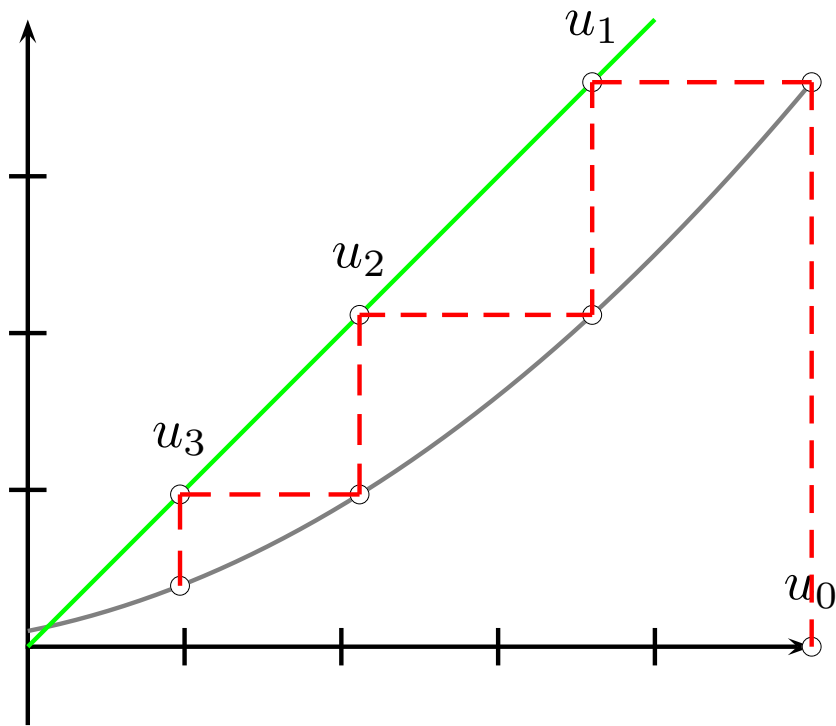


(a) $|f'(a)| < 1$

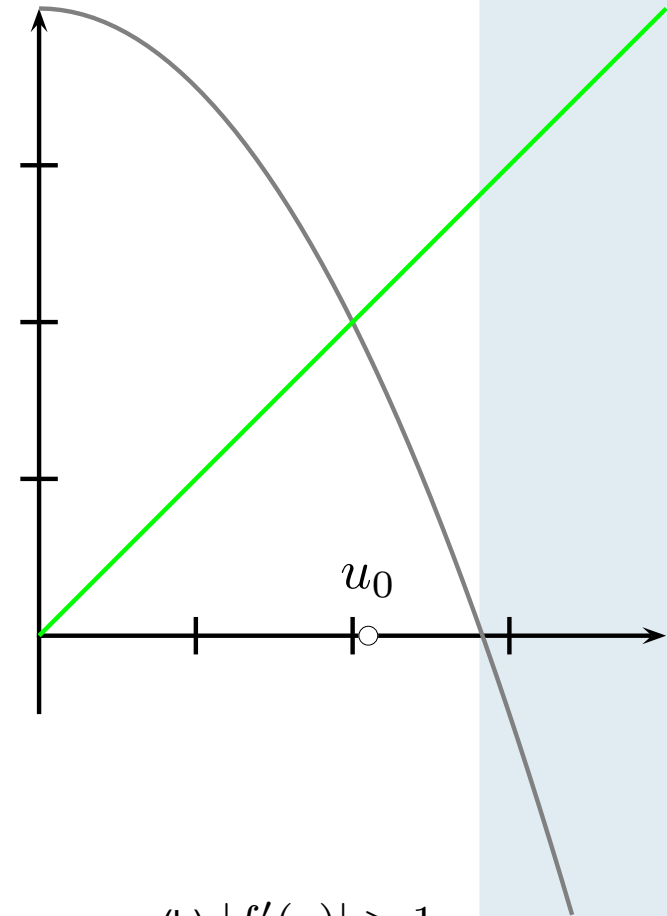


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

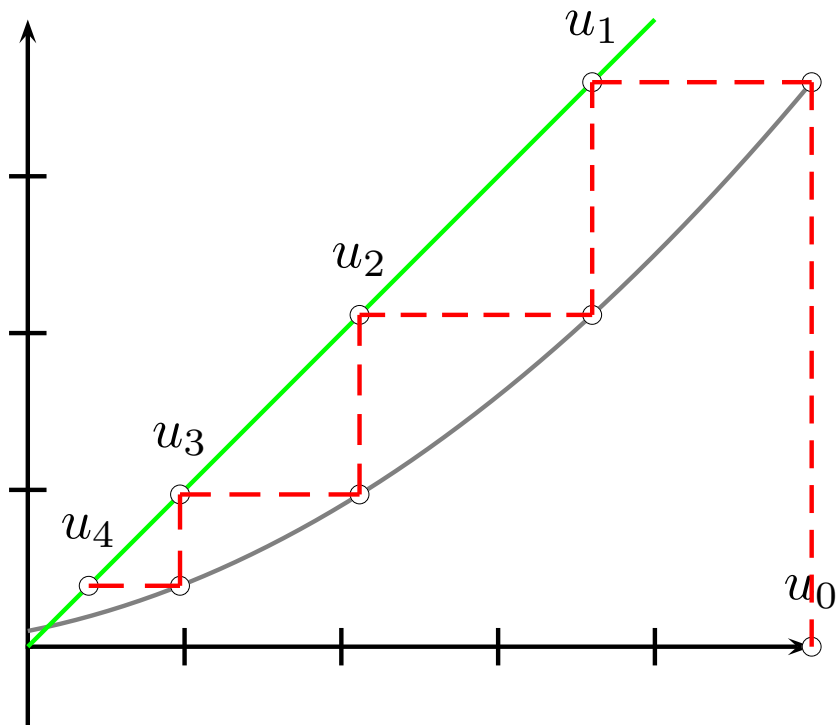


(a) $|f'(a)| < 1$

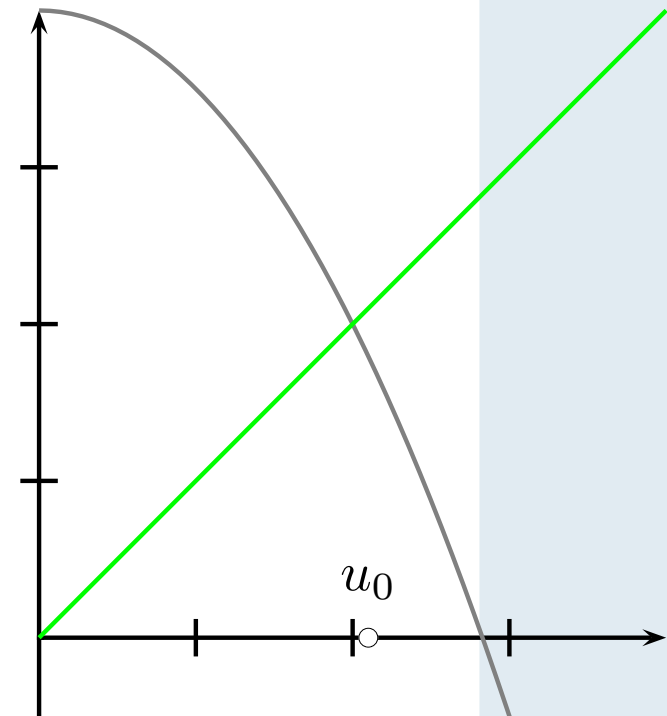


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

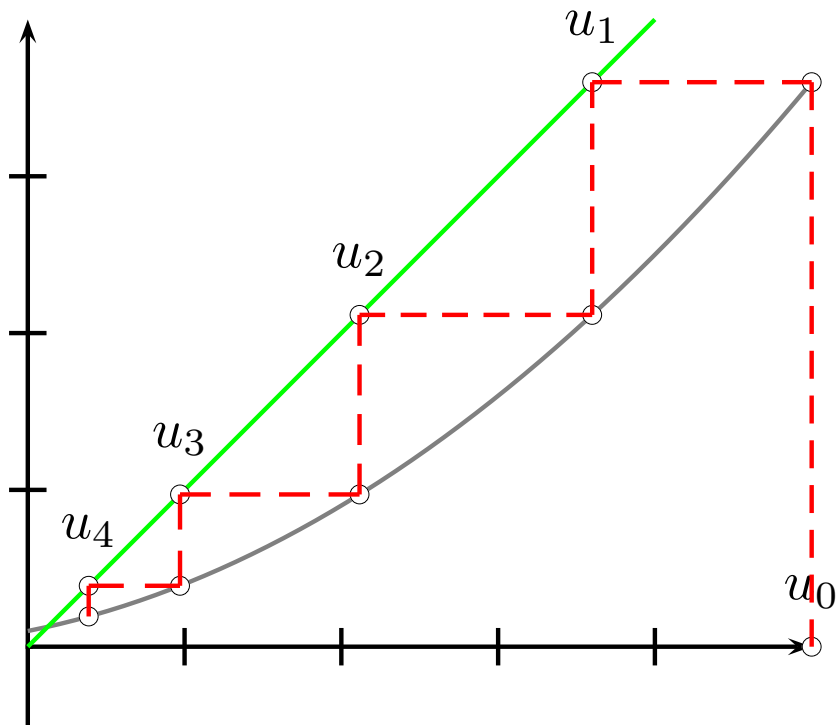


(a) $|f'(a)| < 1$

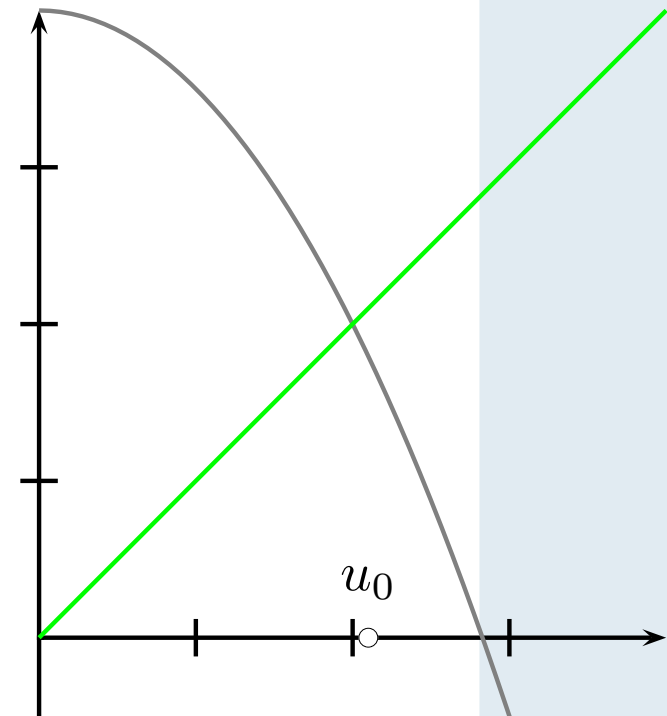


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

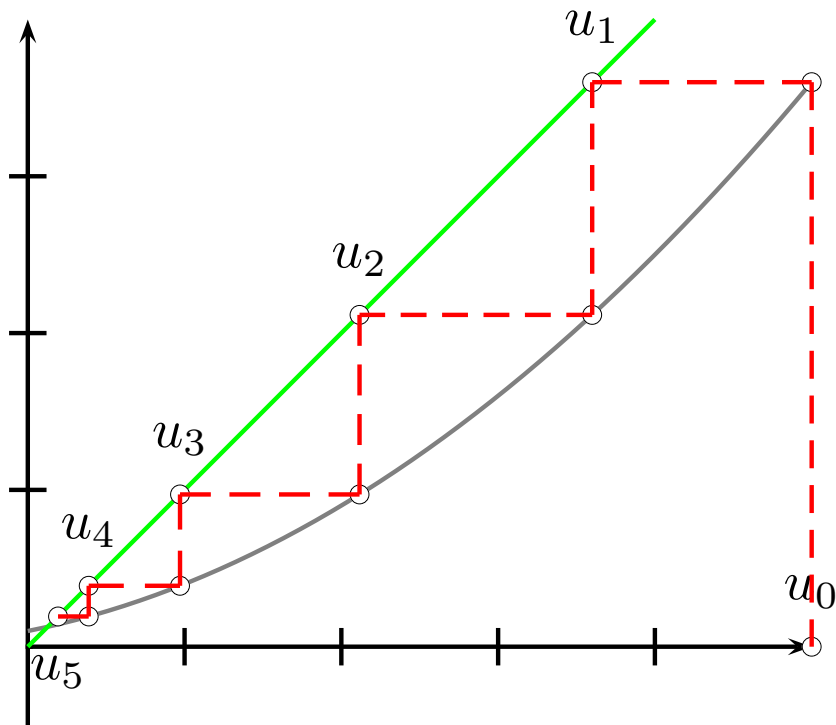


(a) $|f'(a)| < 1$

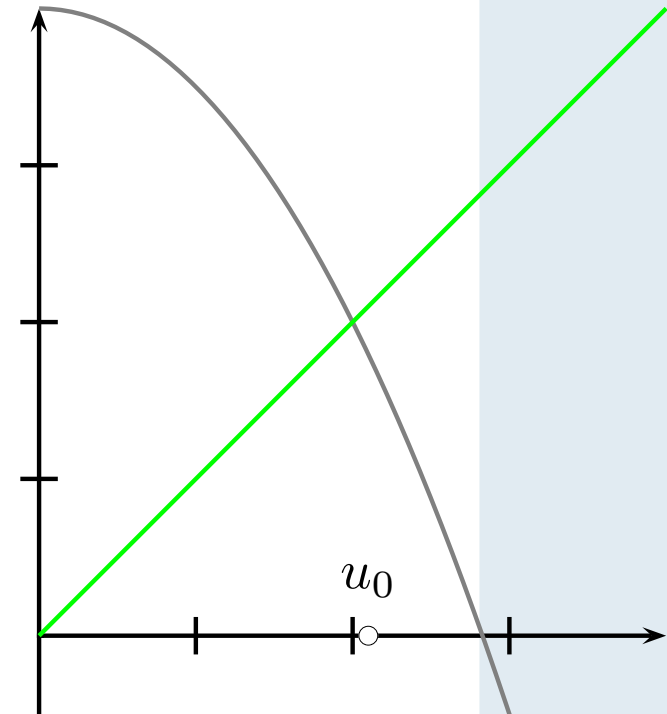


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

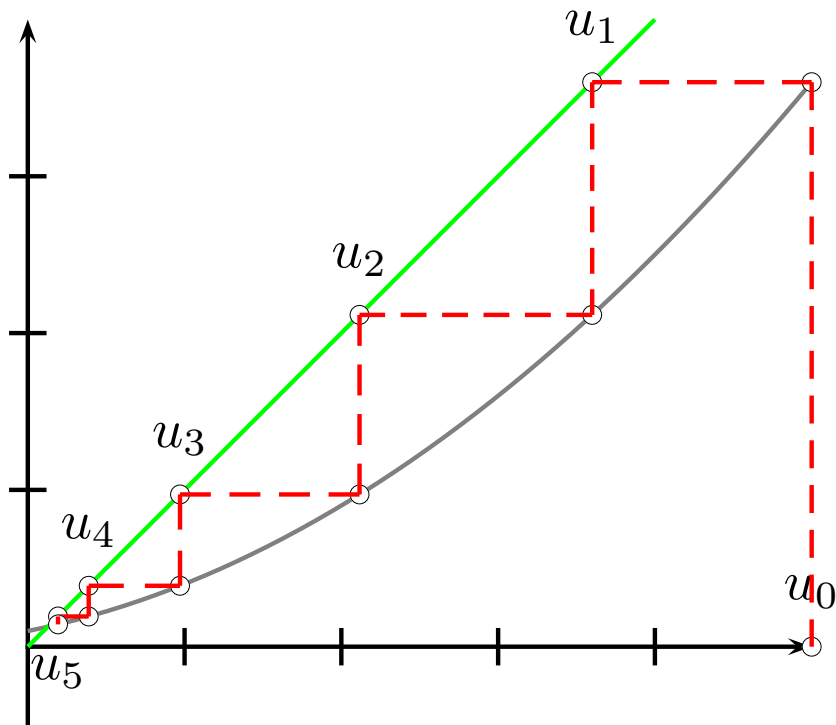


(a) $|f'(a)| < 1$

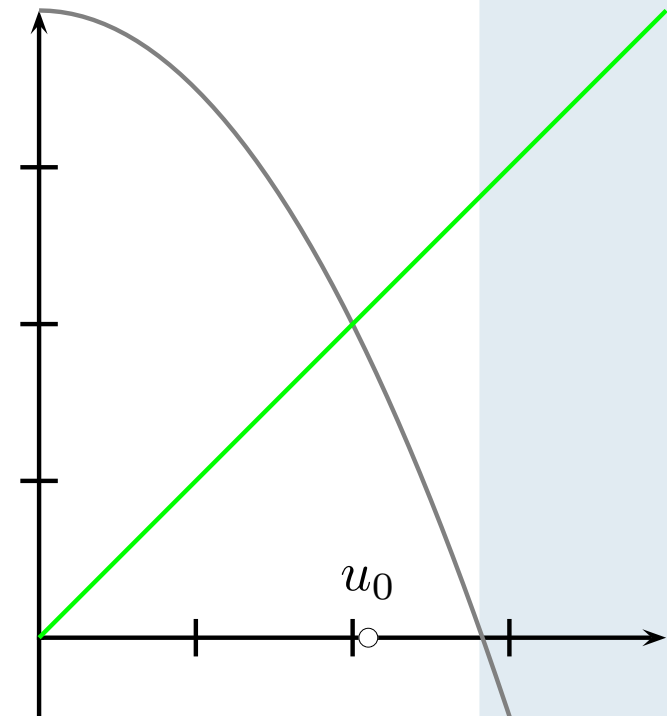


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

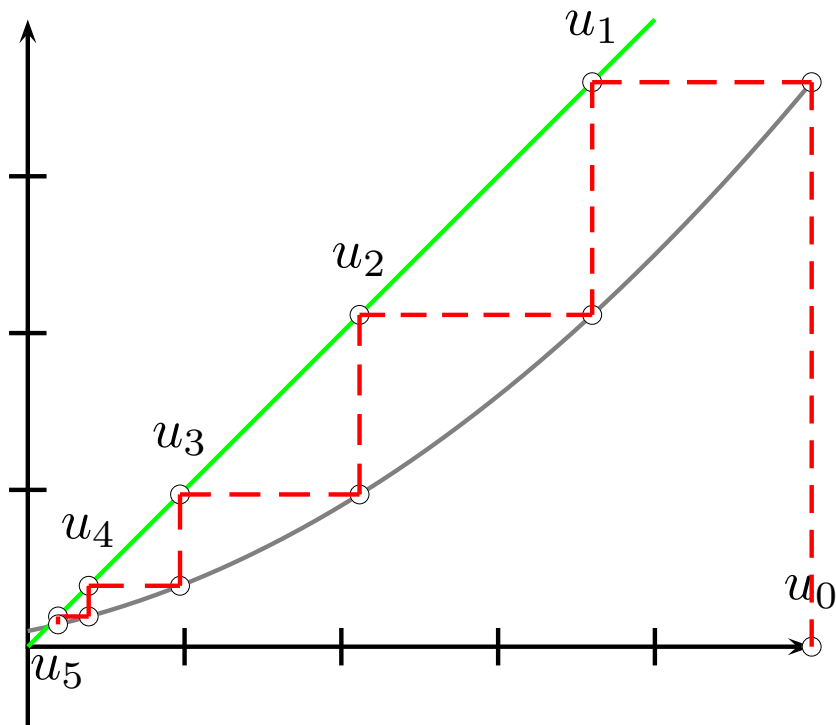


(a) $|f'(a)| < 1$

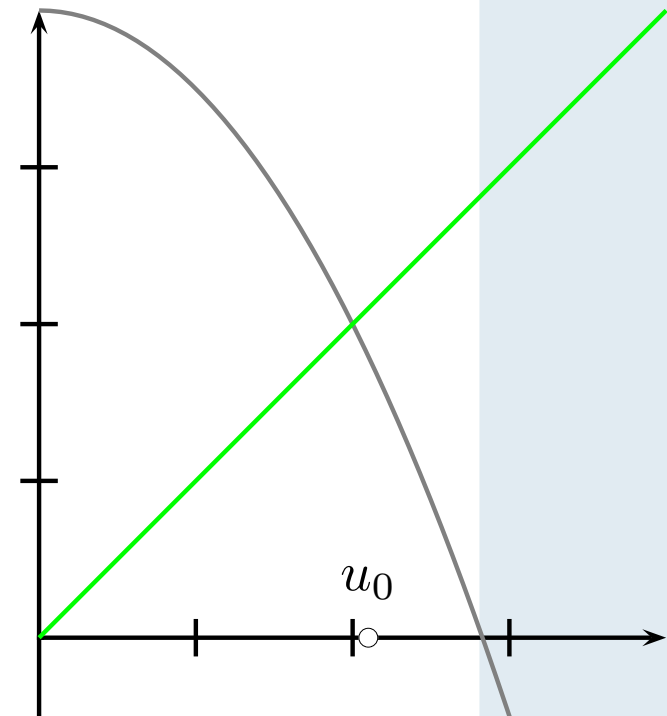


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

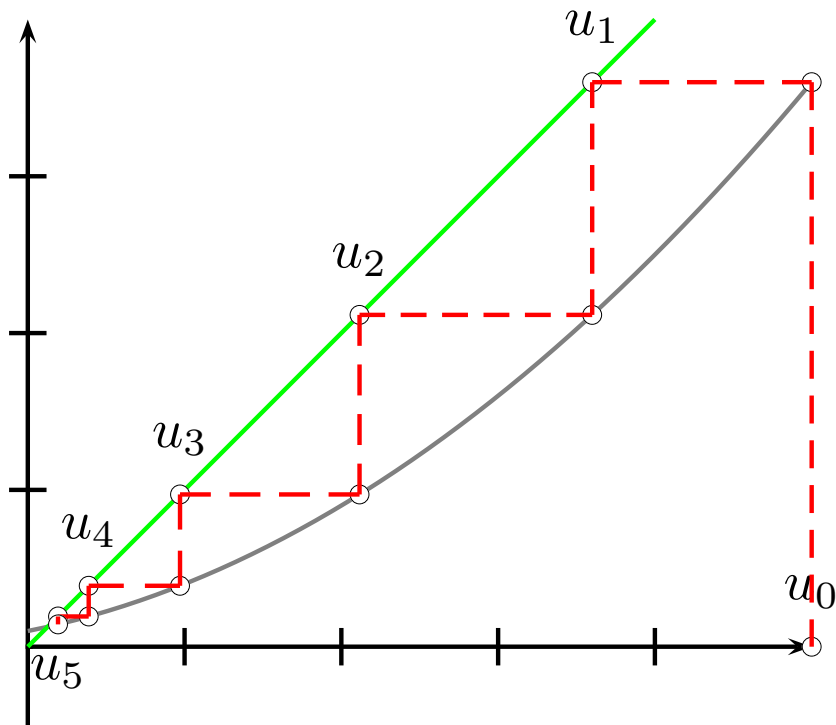


(a) $|f'(a)| < 1$

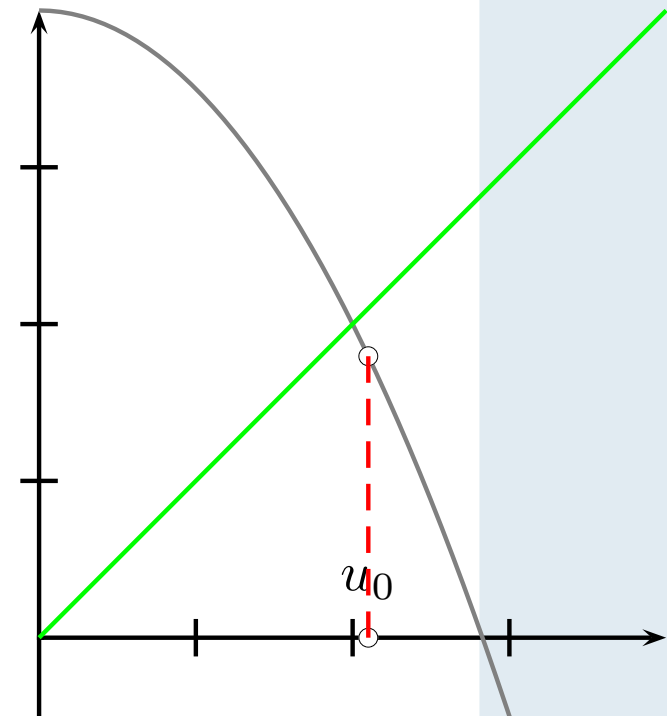


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

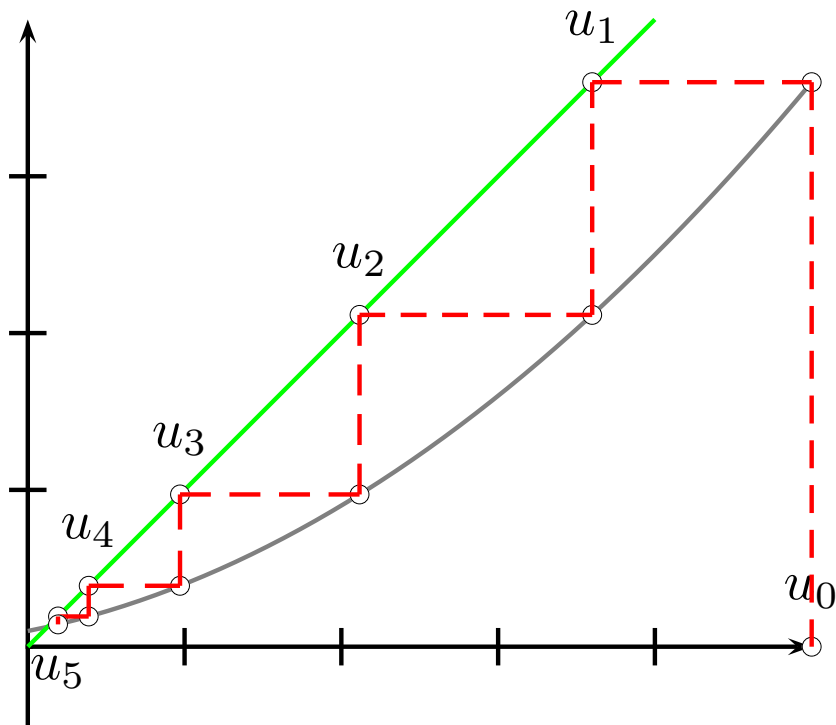


(a) $|f'(a)| < 1$

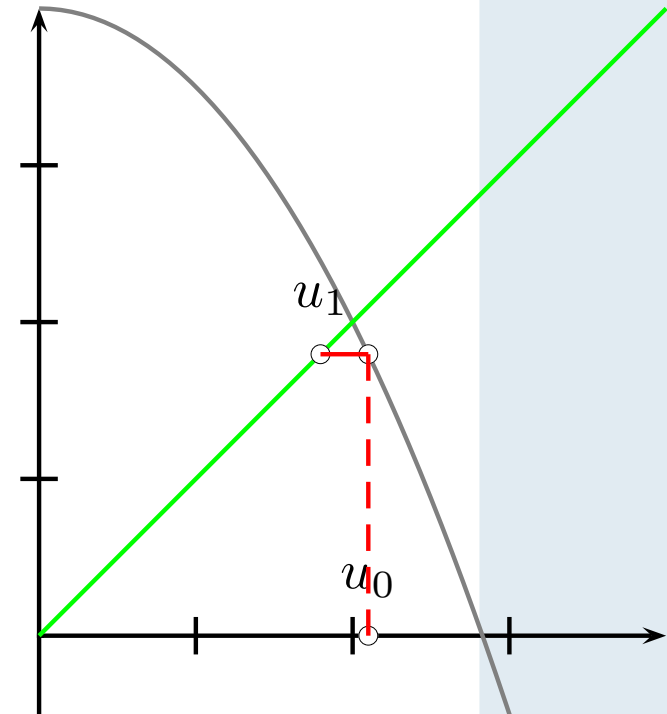


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

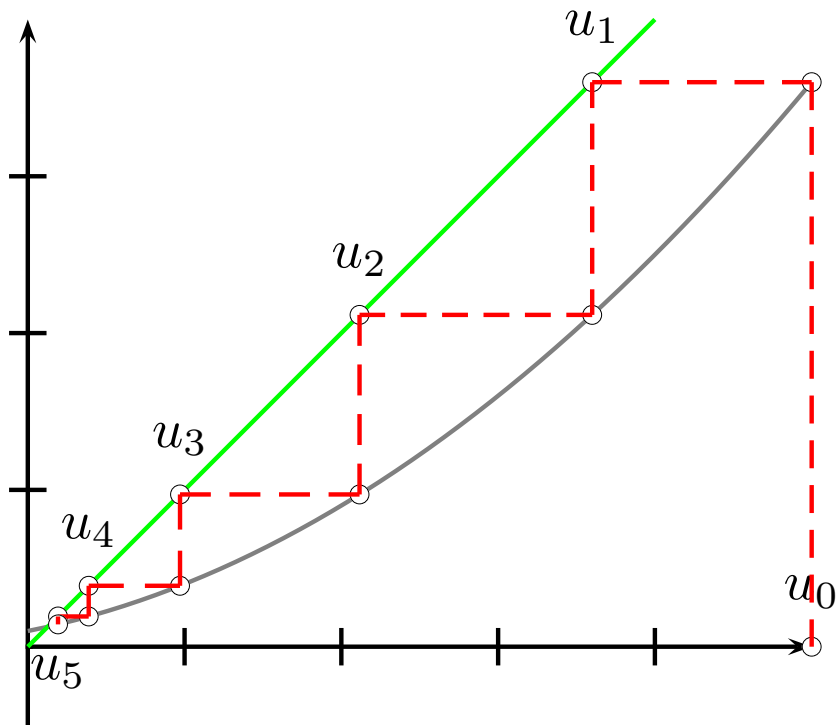


(a) $|f'(a)| < 1$

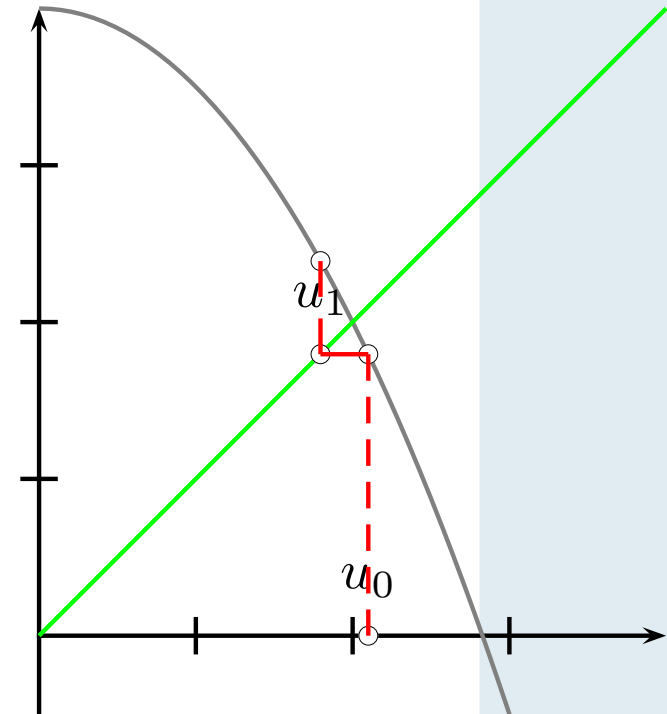


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

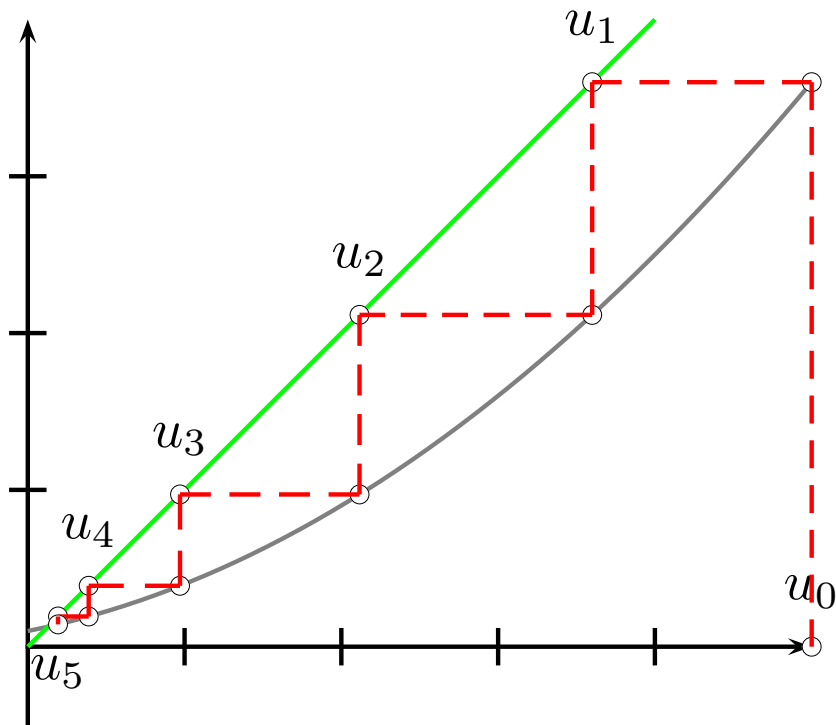


(a) $|f'(a)| < 1$

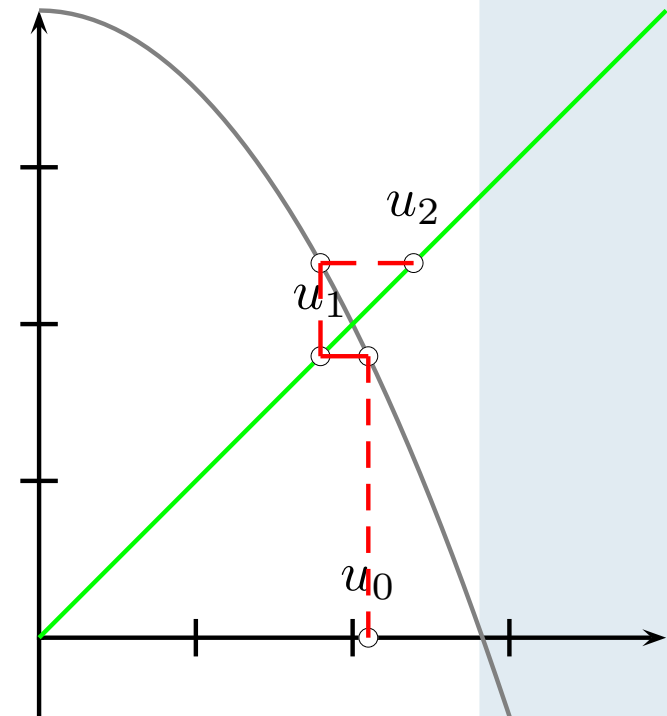


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

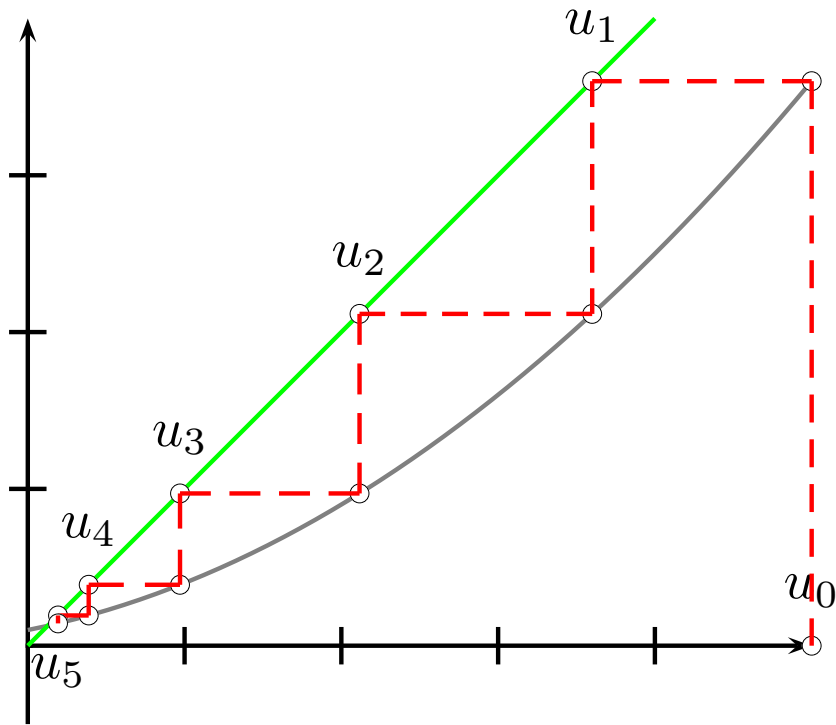


(a) $|f'(a)| < 1$

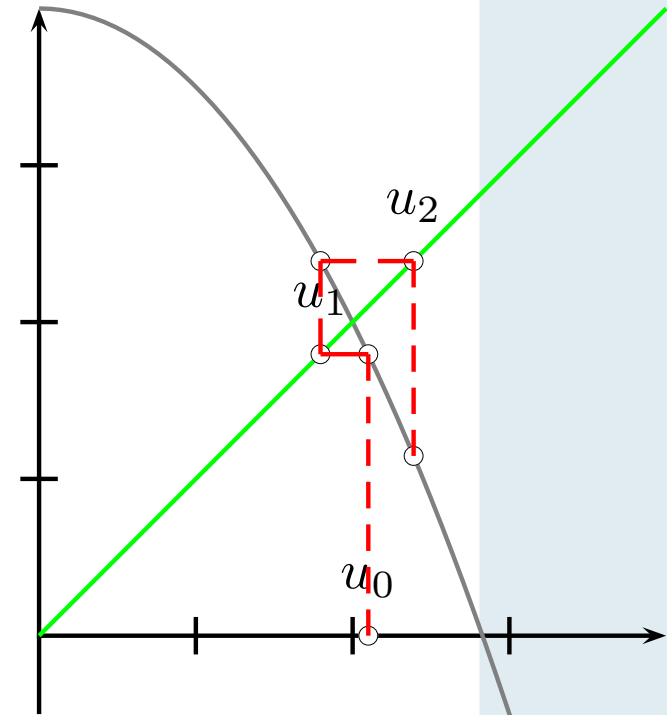


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

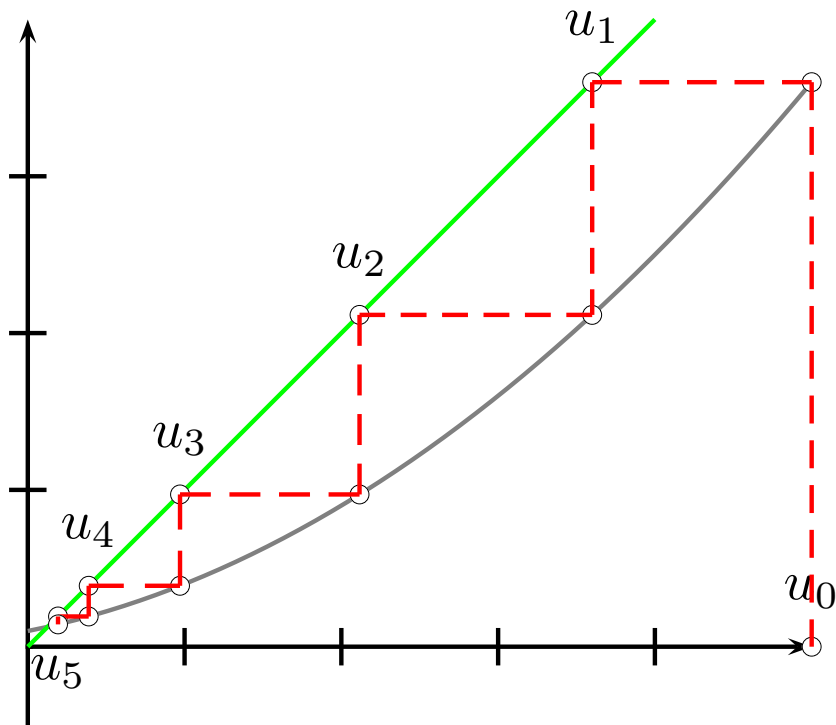


(a) $|f'(a)| < 1$

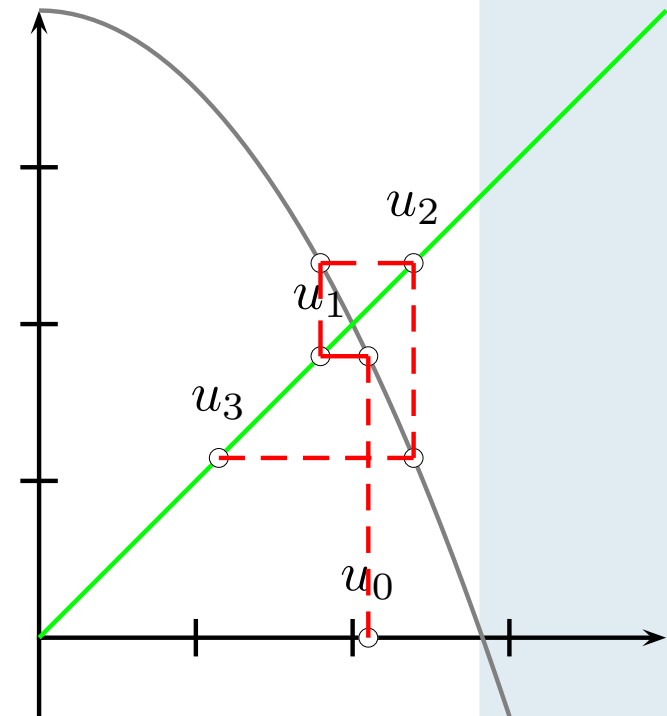


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

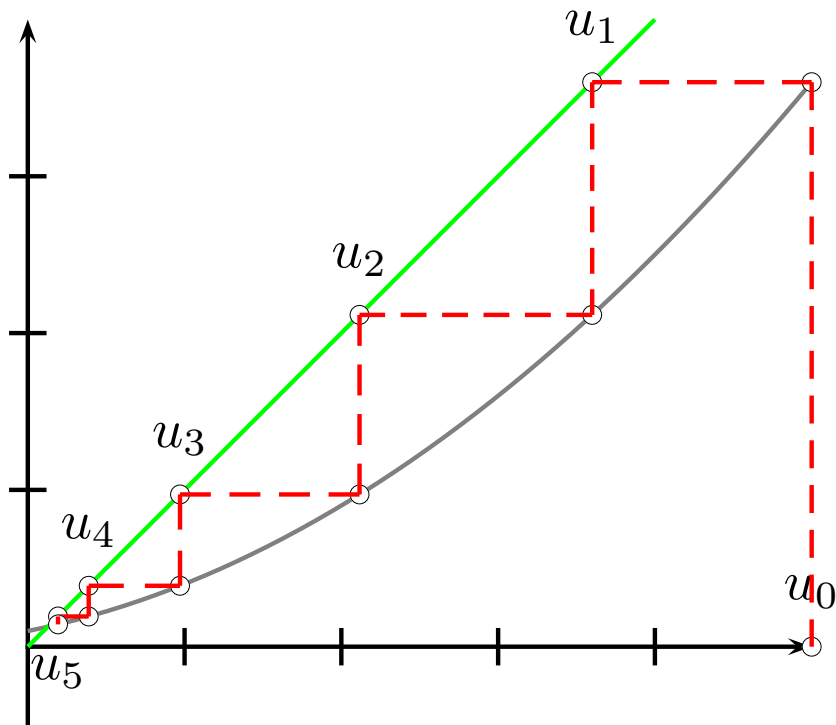


(a) $|f'(a)| < 1$

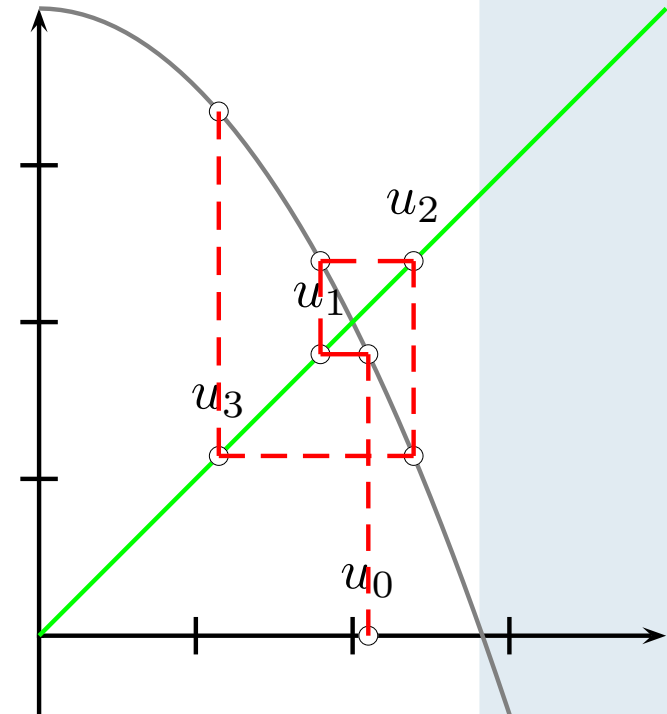


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

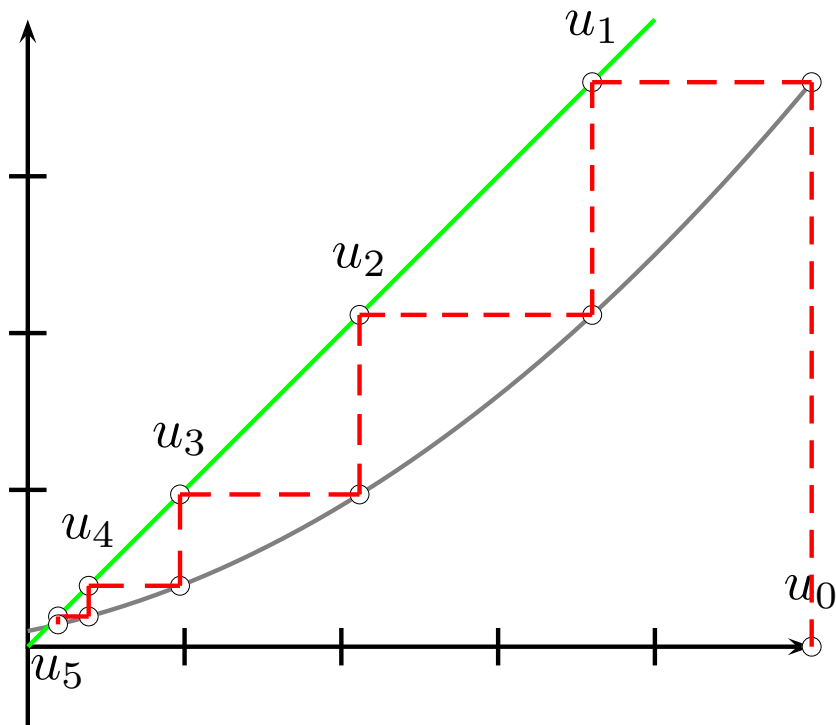


(a) $|f'(a)| < 1$

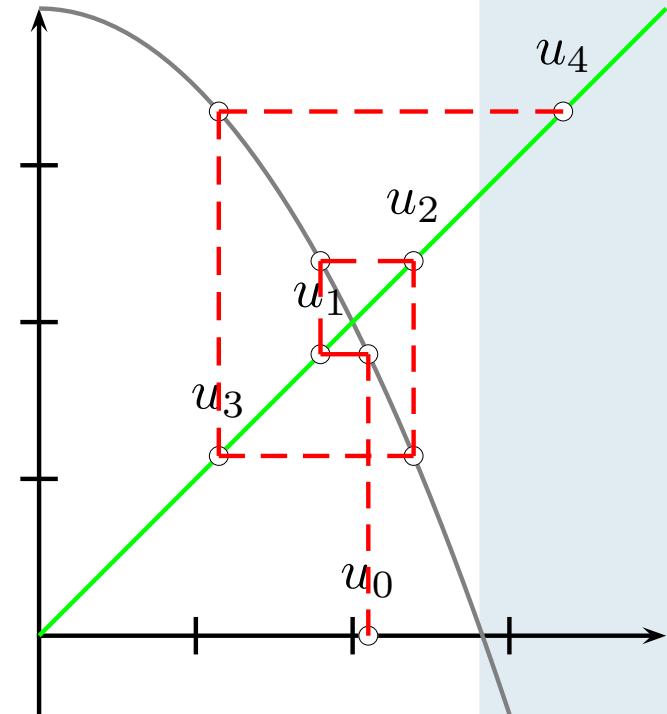


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

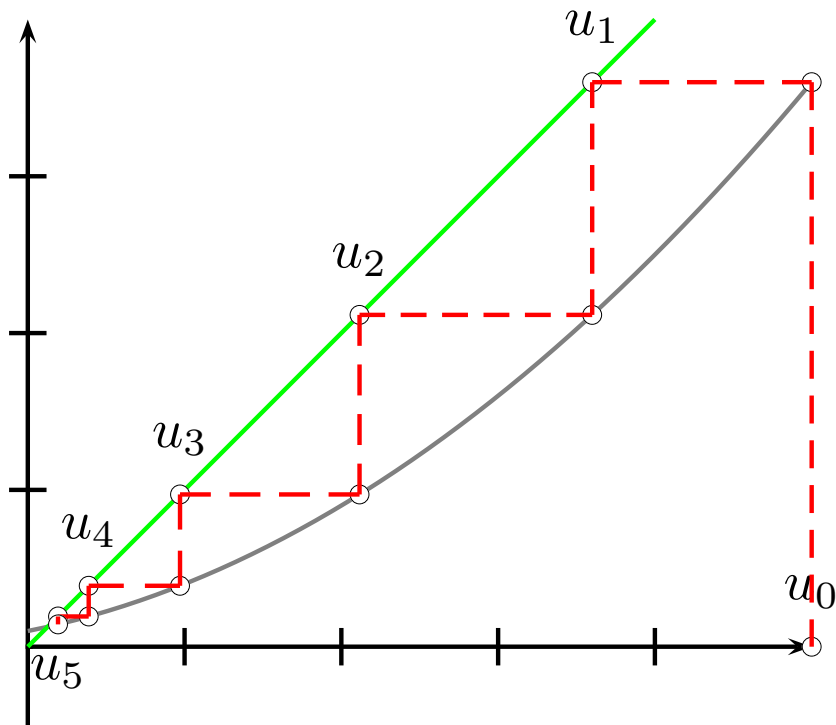


(a) $|f'(a)| < 1$

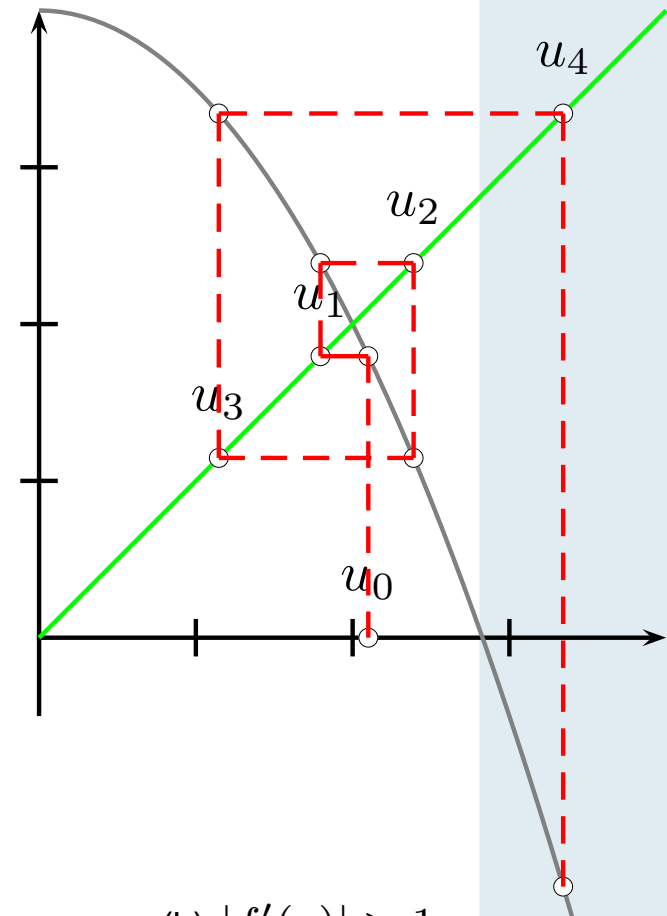


(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –



(a) $|f'(a)| < 1$



(b) $|f'(a)| > 1$

FIG. 1 –

Résolution d'équation

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

on cherche à résoudre une équation de type

$$f(x) = 0$$

où f n'est pas forcément linéaire.

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

on cherche à résoudre une équation de type

$$f(x) = 0$$

où f n'est pas forcément linéaire.

Il n'y a pas forcément de solution analytique (ex : racines des polynômes de degré > 5).

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

on cherche à résoudre une équation de type

$$f(x) = 0$$

où f n'est pas forcément linéaire.

Il n'y a pas forcément de solution analytique (ex : racines des polynômes de degré > 5).

\implies Il faut une méthode itérative

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

- Soit une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$
 - continue sur ...
 - dérivable sur ...
 - C^n sur ...

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Introduction](#)[Résolution de \$f\(x\) = 0\$](#) [Résolution de \$f\(x\) = 0\$](#) [Résolution de \$f\(x\) = 0\$
\(suite\)](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

- Soit une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$
 - continue sur ...
 - dérivable sur ...
 - C^n sur ...
- Principe :
trouver une suite récurrente d'ordre 1 :

$$u_{k+1} = g(u_k)$$

qui converge vers la solution et telle que :

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

- Soit une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$
 - continue sur ...
 - dérivable sur ...
 - C^n sur ...
- Principe :
trouver une suite récurrente d'ordre 1 :

$$u_{k+1} = g(u_k)$$

qui converge vers la solution et telle que :

- g est contractante

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

- Soit une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$
 - continue sur ...
 - dérivable sur ...
 - C^n sur ...
- Principe :
trouver une suite récurrente d'ordre 1 :

$$u_{k+1} = g(u_k)$$

qui converge vers la solution et telle que :

- g est contractante
- la solution est point fixe de g ,

$$f(r) = 0 \Leftrightarrow g(r) = r$$

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Toute solution de l'équation $f(x) = 0$ sera point fixe de la fonction g avec

$$g(x) = f(x) + x$$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Introduction](#)[Résolution de \$f\(x\) = 0\$](#) [Résolution de \$f\(x\) = 0\$](#) [\(suite\)](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Toute solution de l'équation $f(x) = 0$ sera point fixe de la fonction g avec

$$g(x) = f(x) + x$$

Si g est alors une fonction contractante sur un intervalle I , la suite

$$\begin{cases} v_0 \in I \\ v_{n+1} = g(v_n) \end{cases}$$

convergera vers une solution.

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Toute solution de l'équation $f(x) = 0$ sera point fixe de la fonction g avec

$$g(x) = f(x) + x$$

Si g est alors une fonction contractante sur un intervalle I , la suite

$$\begin{cases} v_0 \in I \\ v_{n+1} = g(v_n) \end{cases}$$

convergera vers une solution.

Mais la fonction g définie de cette façon n'est pas forcément contractante.

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Étude des suites

Résolution d'équation

Introduction

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$

Résolution de $f(x) = 0$
(suite)

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

- $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$
- $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

• d'améliorer la convergence (linéaire ou quadratique)

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

• d'améliorer la convergence (linéaire ou quadratique)

• de converger vers une autre solution quand il y en a plusieurs

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

• d'améliorer la convergence (linéaire ou quadratique)

• de converger vers une autre solution quand il y en a plusieurs

• en fonction

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

• d'améliorer la convergence (linéaire ou quadratique)

• de converger vers une autre solution quand il y en a plusieurs

• en fonction

• des propriétés de f (dérivabilité, monotonie)

On peut trouver un grand nombre de fonctions permettant de résoudre le problème.

Par exemple :

Résoudre $x^2 - x = 0$, peut être résolu avec :

• $g(x) = x^2$: v_n tend vers 0 avec $v_0 = 0,8$ et diverge avec $v_0 = 1,2$

• $g(x) = \sqrt{x}$: v_n tend vers 1 avec $v_0 = 0,5$, de même avec $v_0 = 2$

On choisie g et v_0

• Dans le but

• d'améliorer la convergence (linéaire ou quadratique)

• de converger vers une autre solution quand il y en a plusieurs

• en fonction

• des propriétés de f (dérivabilité, monotonie)

• de la connaissance de f (peut-on calculer la dérivée ?

Peut-on isoler les solutions ?)

Dichotomie

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Conditions :

• $n = 1$ (i.e. $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$)

• f est continue

• f change de signe sur sa racine :

Soient $a, b \in \mathbb{R}$ t.q. $\exists r \in [a, b]$ t.q. $f(r) = 0$ et

$$\left\{ \begin{array}{l} \forall x \in [a, r[\quad f(x) > 0 \\ \forall x \in]r, b] \quad f(x) < 0 \end{array} \right. \quad \text{ou} \quad \left\{ \begin{array}{l} \forall x \in [a, r[\quad f(x) < 0 \\ \forall x \in]r, b] \quad f(x) > 0 \end{array} \right.$$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

| $b \leftarrow c$

sinon

└ $a \leftarrow c$

Résultat : c

fin

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

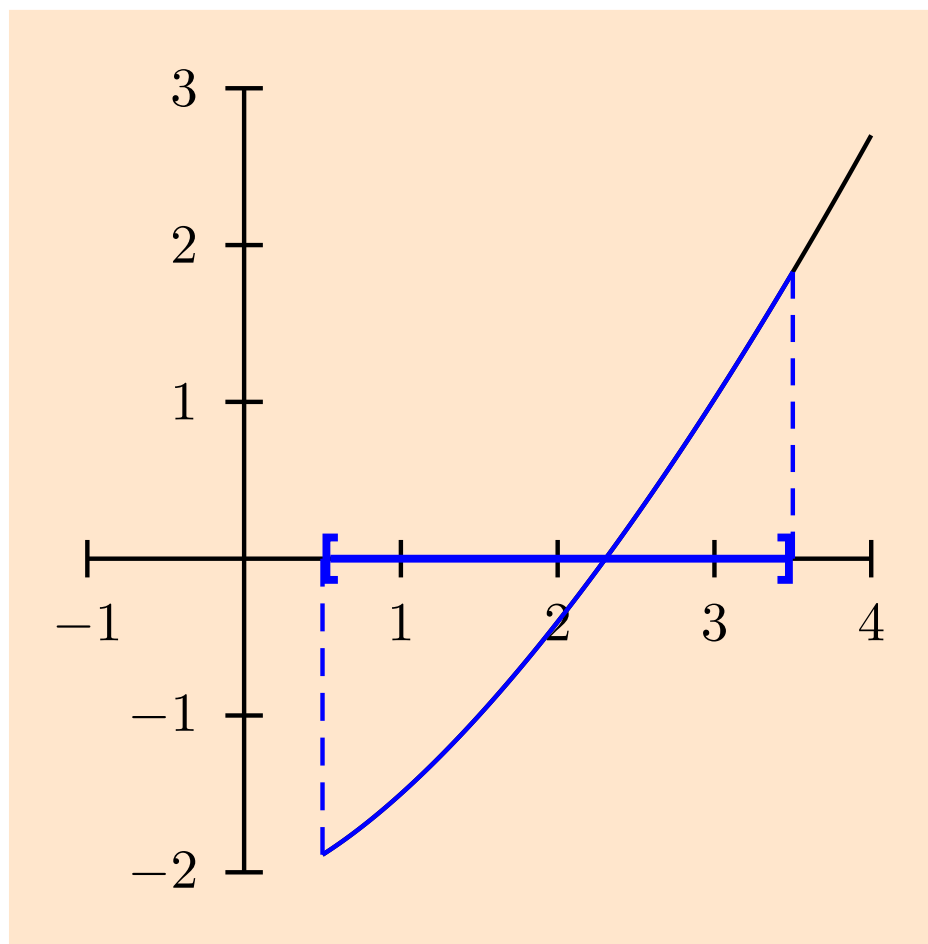
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

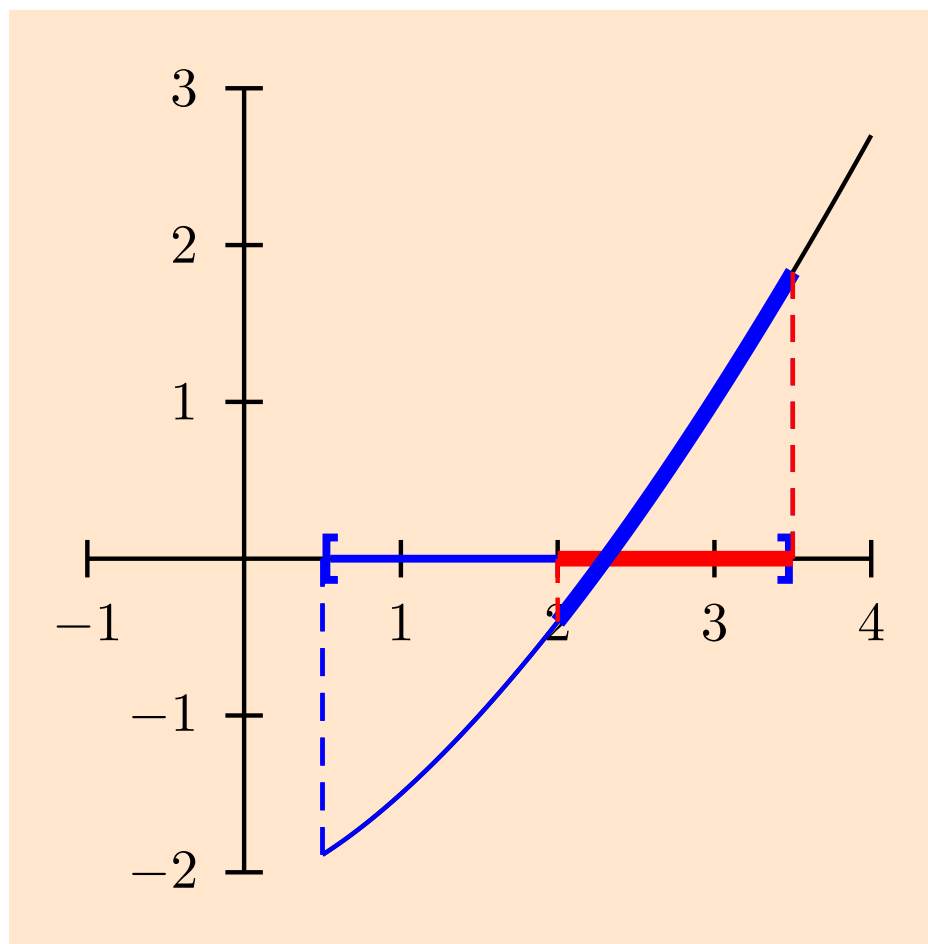
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

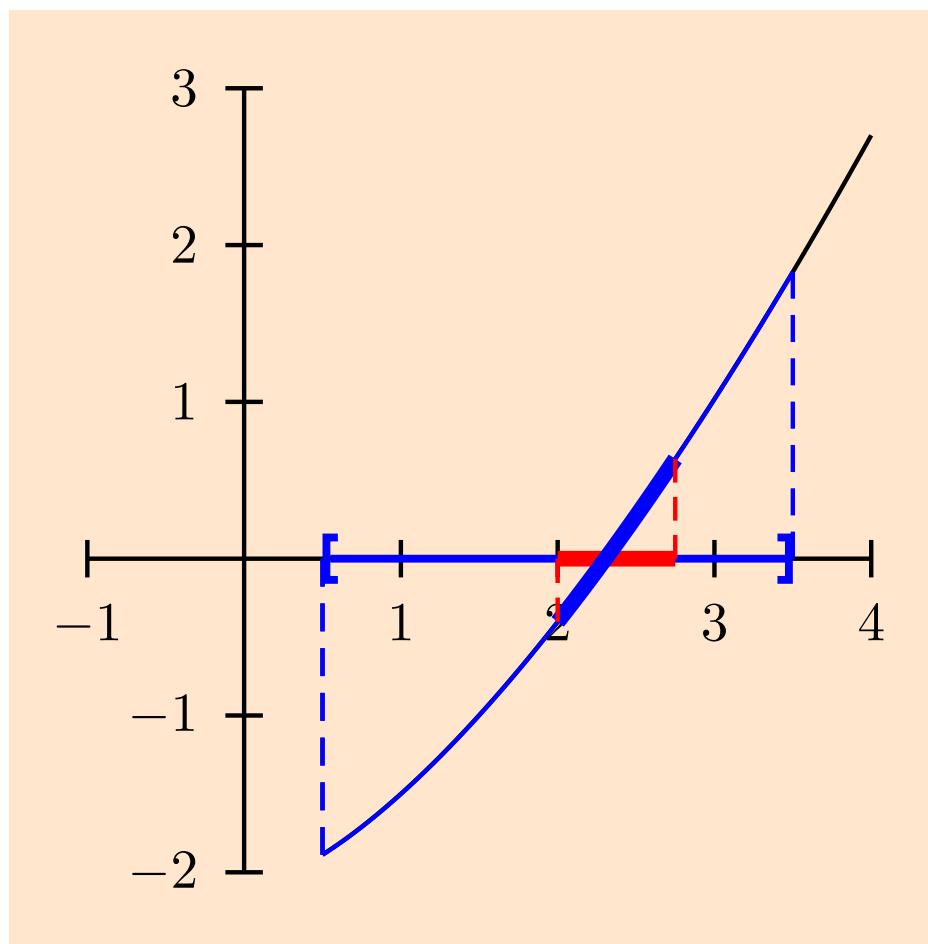
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

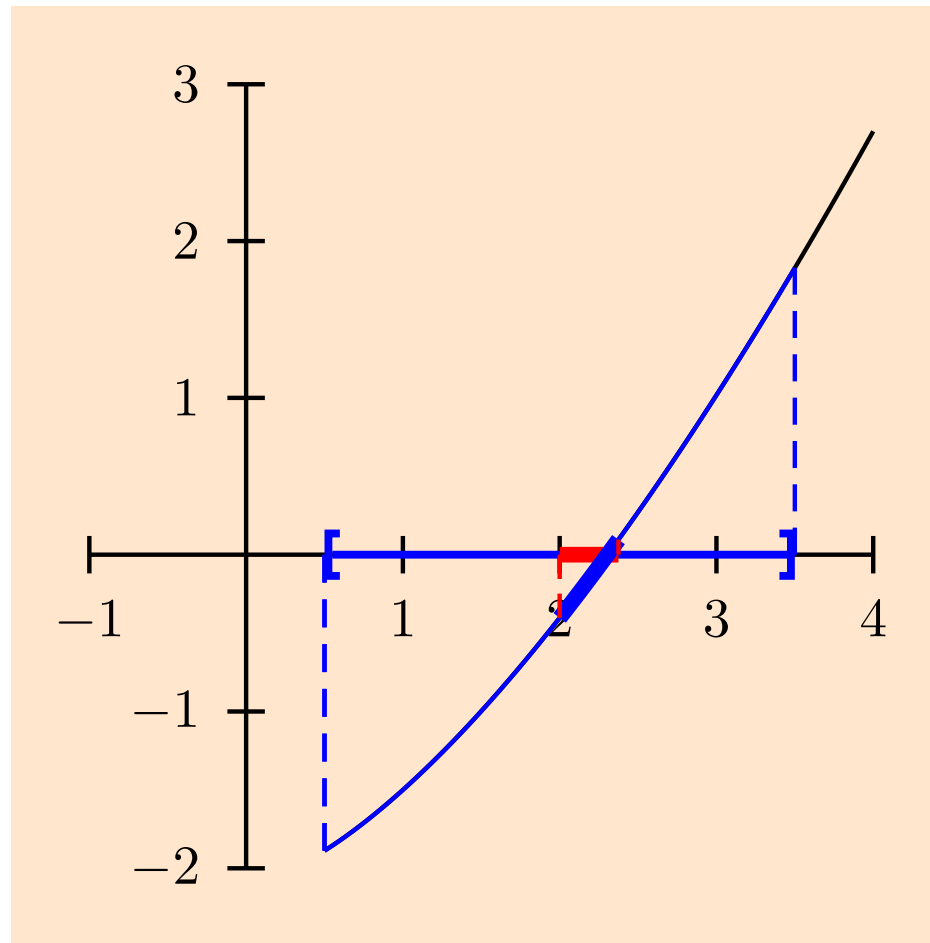
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

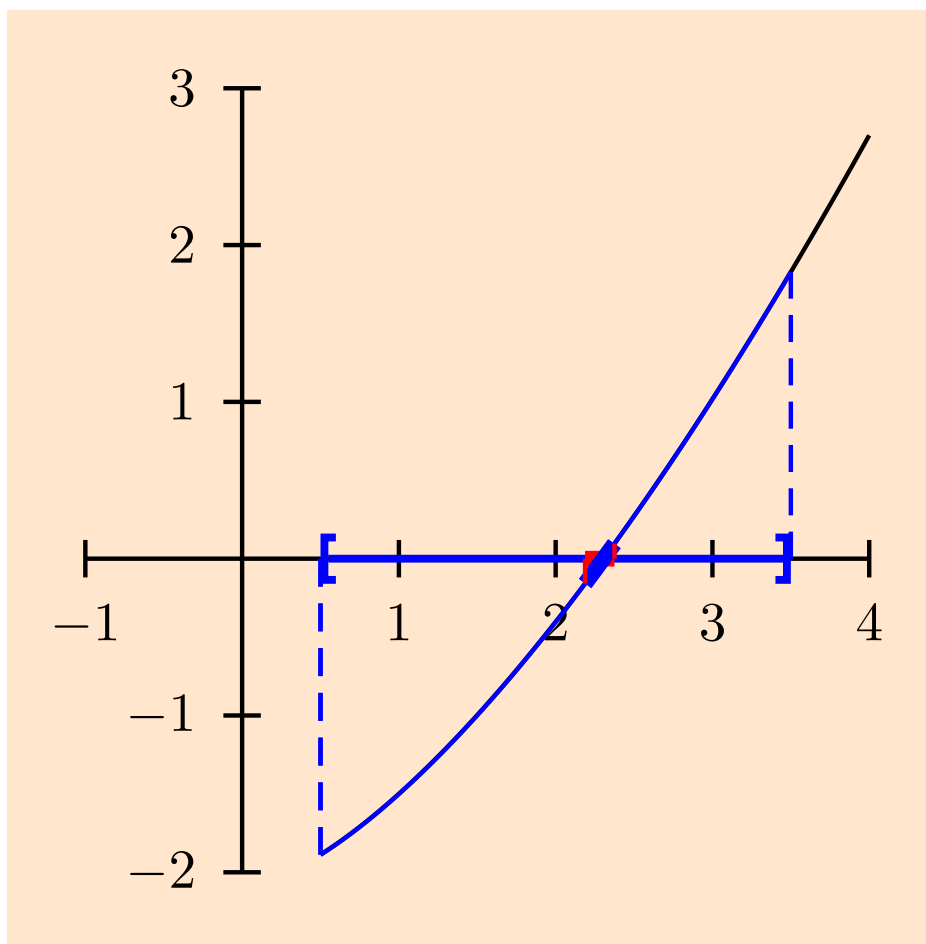
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

merci à MANUEL LUQUE

Données : $f, a < b.$

début

tant que $|f(c)| > \varepsilon$

faire

$$c \leftarrow a + \frac{b+a}{2}$$

si $f(a)f(c) < 0$

alors

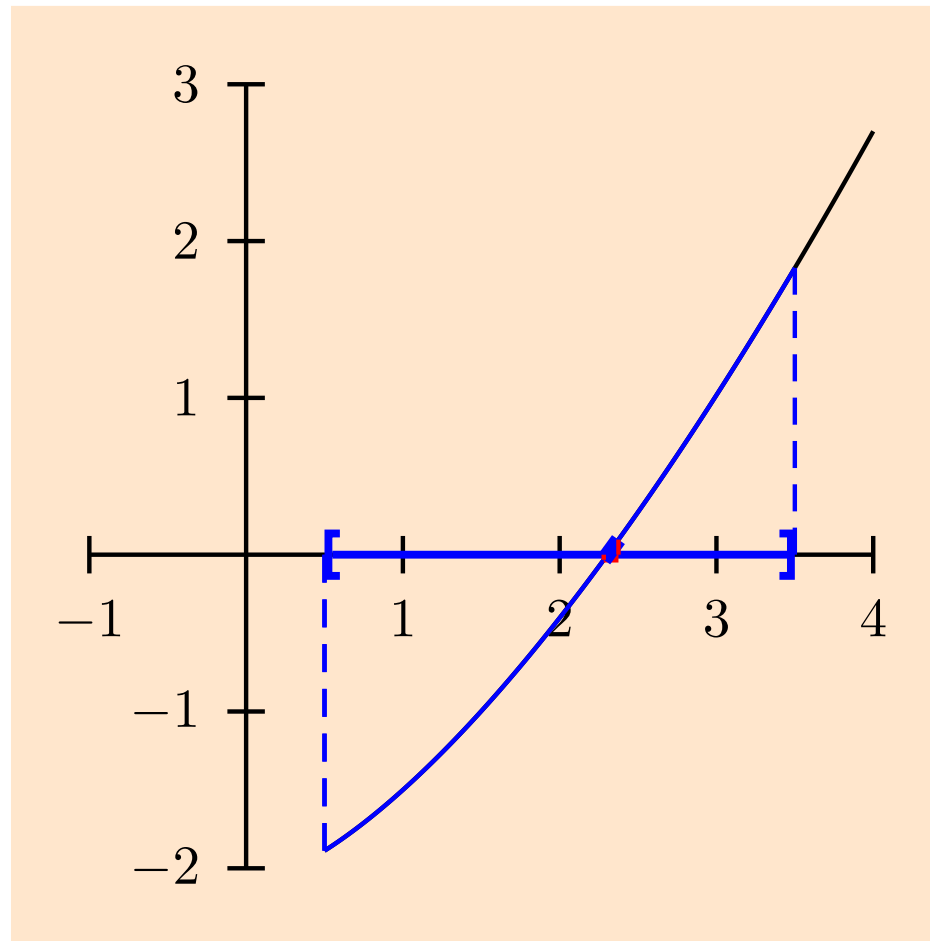
$$b \leftarrow c$$

sinon

$$a \leftarrow c$$

Résultat : c

fin



Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

- Quelle est la fonction g ?
- La racine est-elle point fixe ?
- g est-elle contractante ?

merci à MANUEL LUQUE

Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$
$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$
$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

Le singleton $\{r\}$ est point fixe de la fonction

- Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$
$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

- Le singleton $\{r\}$ est point fixe de la fonction
- g est contractante (trouvez la distance)

- Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$

$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

- Le singleton $\{r\}$ est point fixe de la fonction
- g est contractante (trouvez la distance)
- La convergence est linéaire car

$$|b_k - a_k| = \frac{|b - a|}{2^k}$$


- Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$

$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

- Le singleton $\{r\}$ est point fixe de la fonction
- g est contractante (trouvez la distance)
- La convergence est linéaire car

$$|b_k - a_k| = \frac{|b - a|}{2^k}$$


-  Il faut bien choisir ε

- Il faut considérer la suite d'intervalles $I_k = [a_k, b_k]$,

$$I_0 = [a, b]$$
$$I_{k+1} = g(I_k) = \begin{cases} \left[\frac{b_k - a_k}{2}, b_k \right] \\ \left[a_k, \frac{b_k - a_k}{2} \right] \end{cases} \text{ ou}$$

- Le singleton $\{r\}$ est point fixe de la fonction
- g est contractante (trouvez la distance)
- La convergence est linéaire car

$$|b_k - a_k| = \frac{|b - a|}{2^k}$$

-  Il faut bien choisir ε
- la méthode ne fonctionne pas en dimension $n > 1$.

Calculez

$$\sqrt{3}$$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de dichotomie

Algorithme

Étude de la méthode

Exemple

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

Méthode de NEWTON

[Étude des suites](#)

[Résolution d'équation](#)

[Dichotomie](#)

Méthode de NEWTON

[Retour sur la méthode du point fixe](#)

[Exemple inversion d'un nombre](#)

[Généralisation](#)

[Autre manière de voir](#)

[Algorithme](#)

[Conditions d'utilisation](#)

[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)

[Exemple](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Propriété de l'algorithme](#)

[En dimension \$n > 1\$](#)

Principe :

- Trouver la fonction g telle que :

$$f(r) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad g(r) = r$$

- g doit avoir de bonnes propriétés de convergence
- g doit « améliorer » une approximation de r
i.e. si x_k est proche de r , alors $x_{k+1} = g(x_k)$ doit être plus proche de r .
ou encore g doit rajouter un terme correctif à x_k pour le rapprocher du résultat.

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,
on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

• La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

- La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?
- On sait que $x_k \times y = 1 + y\varepsilon$,

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

- La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?
- On sait que $x_k \times y = 1 + y\varepsilon$,
- Donc $-\varepsilon = \frac{1 - yx_k}{y}$ mais ??

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

• La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?

• On sait que $x_k \times y = 1 + y\varepsilon$,

• Donc $-\varepsilon = \frac{1 - yx_k}{y}$ mais il faut diviser par y alors que l'on cherche $\frac{1}{y}$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

• La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?

• On sait que $x_k \times y = 1 + y\varepsilon$,

• Donc $-\varepsilon = \frac{1-yx_k}{y}$ mais il faut diviser par y alors que l'on cherche $\frac{1}{y}$

• Comme x_k est proche de $\frac{1}{y}$, on peut multiplier par x_k au lieu de diviser par y :

$$g(x_k) = x_k + x_k(1 - yx_k)$$

• C'est la méthode de NEWTON.

Si on connaît y et on cherche à calculer $\frac{1}{y}$,

on a déjà $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$.

• La bonne valeur pour g est $g(x_k) = x_k - \varepsilon$ mais comment connaître la valeur $-\varepsilon$?

• On sait que $x_k \times y = 1 + y\varepsilon$,

• Donc $-\varepsilon = \frac{1-yx_k}{y}$ mais il faut diviser par y alors que l'on cherche $\frac{1}{y}$

• Comme x_k est proche de $\frac{1}{y}$, on peut multiplier par x_k au lieu de diviser par y :

$$g(x_k) = x_k + x_k(1 - yx_k)$$

• C'est la méthode de NEWTON.

Avec ce choix de g , si $x_k = \frac{1}{y} + \varepsilon$ alors :

$$\left| x_{k+1} - \frac{1}{y} \right| = y\varepsilon^2$$

la convergence est quadratique

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$
on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$

on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

• On se base sur le calcul de $f(x_k)$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$
on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

- On se base sur le calcul de $f(x_k)$
- La formule de Taylor dit que :

$$f(r) = 0 \simeq f(x_k) - \varepsilon f'(x_k)$$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$
on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

- On se base sur le calcul de $f(x_k)$
- La formule de Taylor dit que :

$$f(r) = 0 \simeq f(x_k) - \varepsilon f'(x_k)$$

- Donc la fonction choisie est :

$$g(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Conditions :

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$

on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

• On se base sur le calcul de $f(x_k)$

• La formule de Taylor dit que :

$$f(r) = 0 \simeq f(x_k) - \varepsilon f'(x_k)$$

• Donc la fonction choisie est :

$$g(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Conditions :

Pour assurer la convergence,

• f doit être C^2 (dérivable 2 fois et de dérivées continues).

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$

on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

• On se base sur le calcul de $f(x_k)$

• La formule de Taylor dit que :

$$f(r) = 0 \simeq f(x_k) - \varepsilon f'(x_k)$$

• Donc la fonction choisie est :

$$g(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Conditions :

Pour assurer la convergence,

• f doit être C^2 (dérivable 2 fois et de dérivées continues).

• $f'(x_k)$ doit être $\neq 0$ pour tous k .

On veut calculer r tel que $f(r) = 0$

on a déjà calculé $x_k = r + \varepsilon$.

• On se base sur le calcul de $f(x_k)$

• La formule de Taylor dit que :

$$f(r) = 0 \simeq f(x_k) - \varepsilon f'(x_k)$$

• Donc la fonction choisie est :

$$g(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

Conditions :

Pour assurer la convergence,

• f doit être C^2 (dérivable 2 fois et de dérivées continues).

• $f'(x_k)$ doit être $\neq 0$ pour tous k .

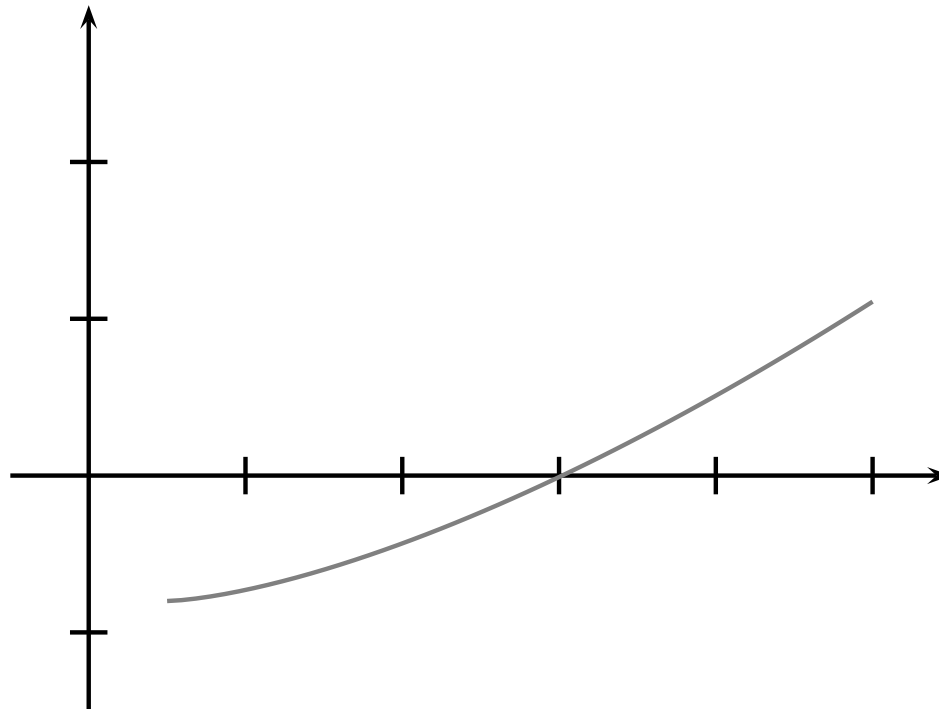
• La suite doit démarrer « au voisinage de r ».

la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .

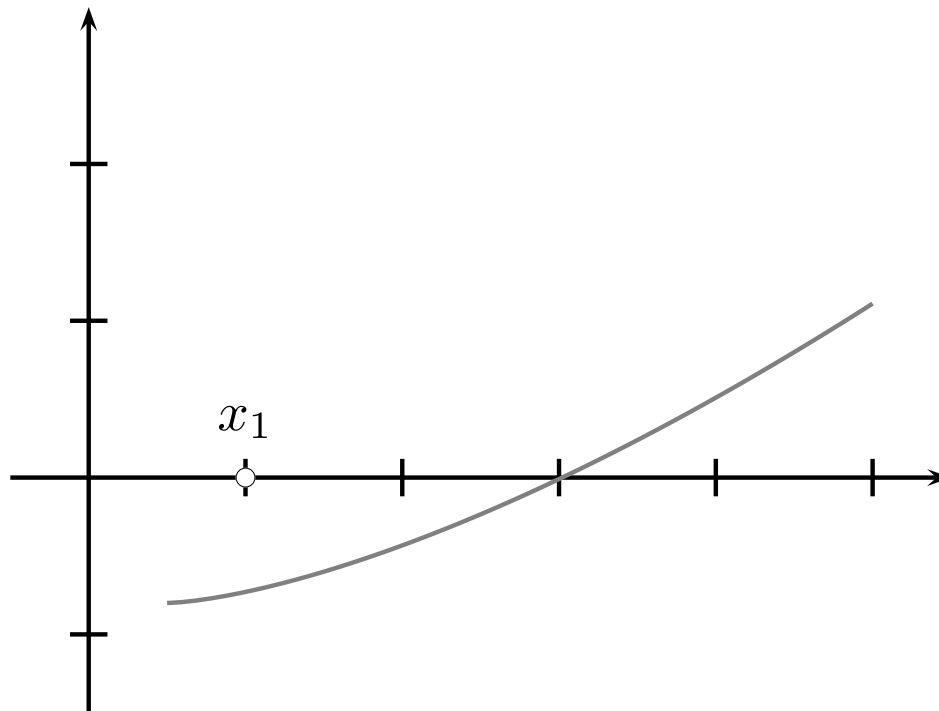


la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .

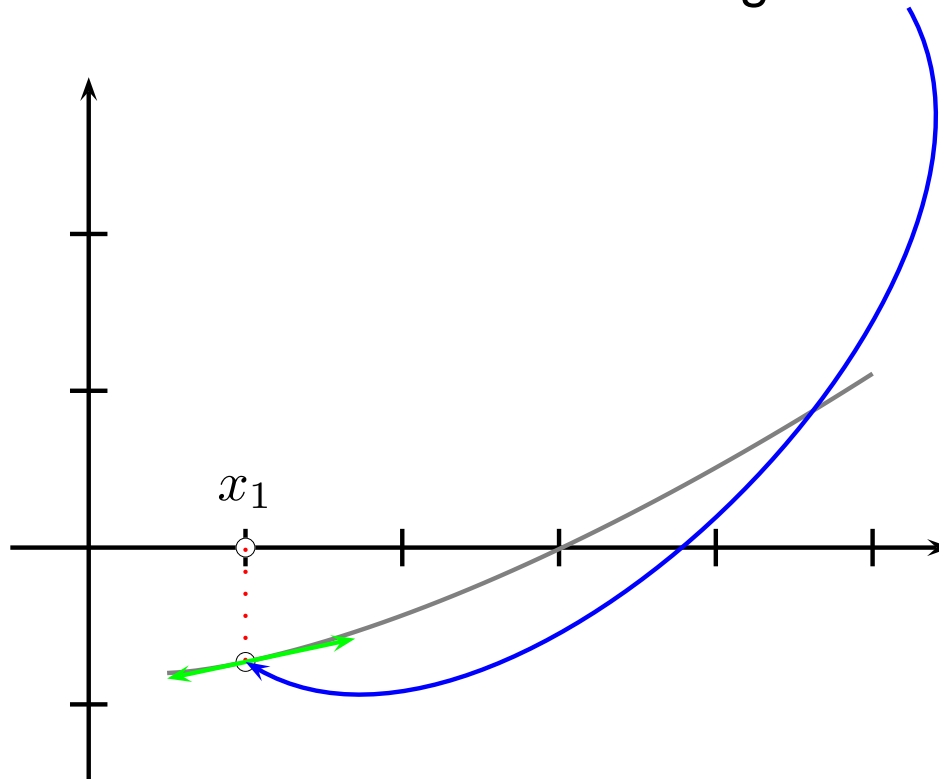


la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .

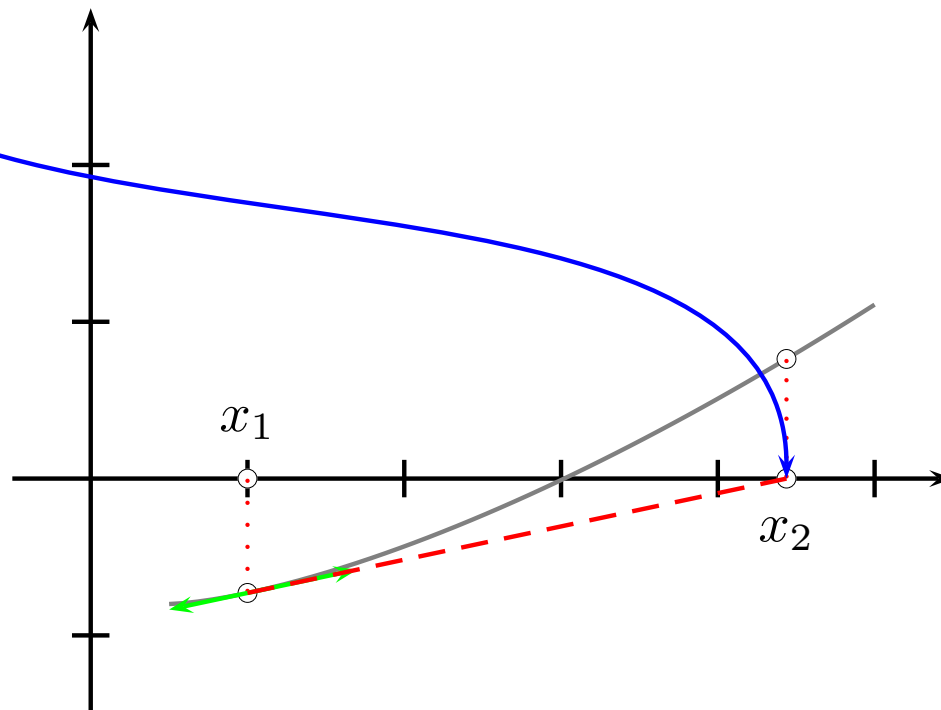


la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .

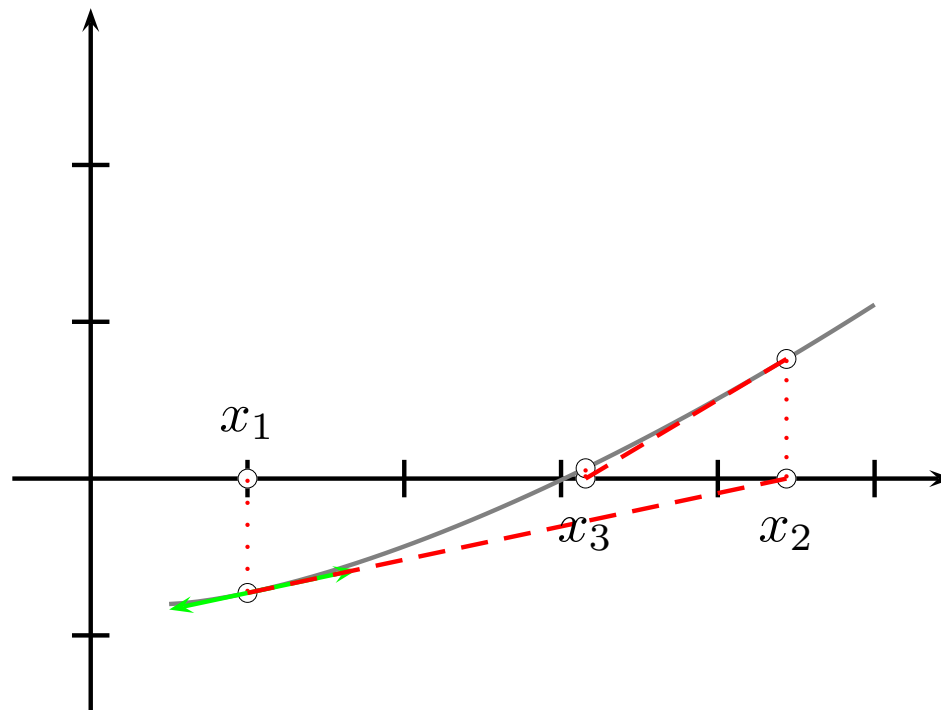


la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .

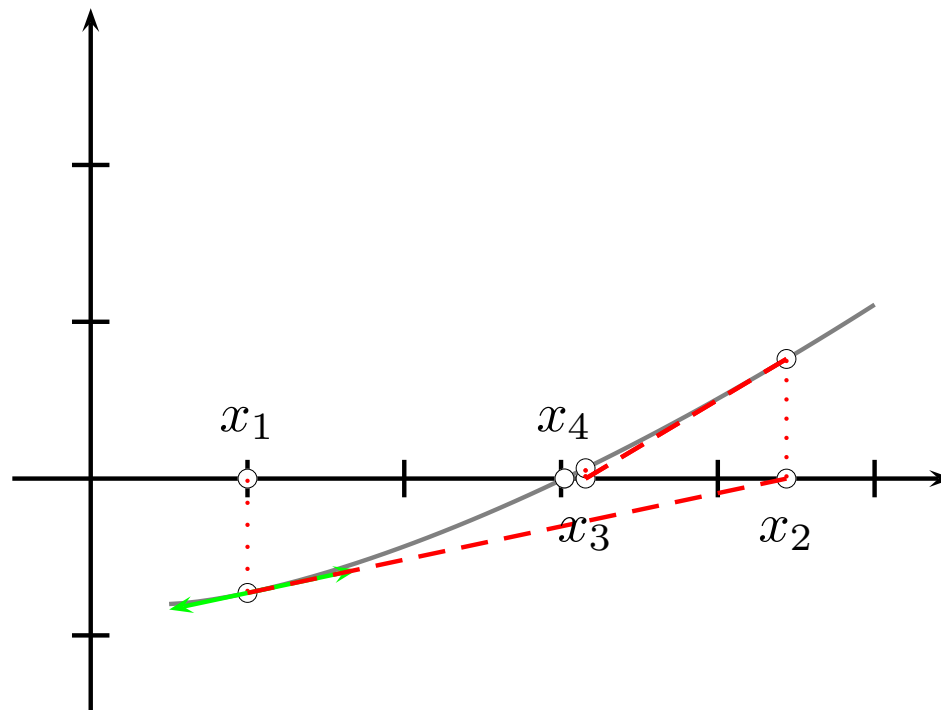


la méthode des tangentes :

• Si la fonction f est C^2 , et $f'(r) \neq 0$ au voisinage de r elle se comporte comme une droite qui coupe l'axe des x .

• la formule $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ tente de résoudre l'équation comme si f était une droite :

x_{n+1} est le point d'intersection entre la tangente à f en x_n et l'axe des x .



Données : x_0 , NMAX et ε

début

$n \leftarrow 0$

répéter

$n \leftarrow n + 1$

$x \leftarrow x_0$

$x_0 \leftarrow x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

jusqu'à ($|x - x_0| \leq \varepsilon$) ou ($n = NMAX$)

Résultat : si ($n = NMAX$) alors

 écrire "Trop d'itérations"

 rendre NaN

sinon

 rendre x_0

fin

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Par la formule de Taylor

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Par la formule de Taylor $\exists t \in [0, 1]$:

$$0 = f(r) = f(r + h) - hf'(r + h) + \frac{h^2}{2} f''(r + th)$$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

Retour sur la méthode du point fixe

Exemple inversion d'un nombre

Généralisation

Autre manière de voir

Algorithme

Conditions d'utilisation

Conditions d'utilisation (suite)

Exemple

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Si la dérivée s'annule

Propriété de l'algorithme

En dimension $n > 1$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Par la formule de Taylor $\exists t \in [0, 1]$:

$$0 = f(r) = f(r + h) - hf'(r + h) + \frac{h^2}{2} f''(r + th)$$

$$\frac{f(r + h)}{f'(r + h)} = h - \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)}$$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Par la formule de Taylor $\exists t \in [0, 1]$:

$$0 = f(r) = f(r + h) - hf'(r + h) + \frac{h^2}{2} f''(r + th)$$

$$\frac{f(r + h)}{f'(r + h)} = h - \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)}$$

$$x_{n+1} = r + \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)}$$

Si $x_n = r + h$ Alors

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

Par la formule de Taylor $\exists t \in [0, 1]$:

$$0 = f(r) = f(r + h) - hf'(r + h) + \frac{h^2}{2} f''(r + th)$$

$$\frac{f(r + h)}{f'(r + h)} = h - \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)}$$

$$x_{n+1} = r + \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)}$$

$$|x_{n+1} - r| = \left| \frac{h^2}{2} \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)} \right|$$

Pour conclure,

[Étude des suites](#)

[Résolution d'équation](#)

[Dichotomie](#)

[Méthode de NEWTON](#)

[Retour sur la méthode du point fixe](#)

[Exemple inversion d'un nombre](#)

[Généralisation](#)

[Autre manière de voir](#)

[Algorithme](#)

[Conditions d'utilisation](#)

[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)

[Exemple](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

[Propriété de l'algorithme](#)

[En dimension \$n > 1\$](#)

Pour conclure, il suffit de voir que si f est C^2 et $f'(r) \neq 0$
 $\exists \mathcal{V}$ voisinage de r et $K \in \mathbb{R}$ tel que

$$\left| \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)} \right| < K$$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Pour conclure, il suffit de voir que si f est C^2 et $f'(r) \neq 0$
 $\exists \mathcal{V}$ voisinage de r et $K \in \mathbb{R}$ tel que

$$\left| \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)} \right| < K$$

en choisissant $x_0 \in \mathcal{V}$ et $|x_0 - r| < \frac{1}{2K}$ on montre par récurrence
que :

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Pour conclure, il suffit de voir que si f est C^2 et $f'(r) \neq 0$
 $\exists \mathcal{V}$ voisinage de r et $K \in \mathbb{R}$ tel que

$$\left| \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)} \right| < K$$

en choisissant $x_0 \in \mathcal{V}$ et $|x_0 - r| < \frac{1}{2K}$ on montre par récurrence
que :

$$|x_n - r| < \frac{1}{2^{2^n} K}$$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Pour conclure, il suffit de voir que si f est C^2 et $f'(r) \neq 0$
 $\exists \mathcal{V}$ voisinage de r et $K \in \mathbb{R}$ tel que

$$\left| \frac{f''(r + th)}{f'(r + h)} \right| < K$$

en choisissant $x_0 \in \mathcal{V}$ et $|x_0 - r| < \frac{1}{2K}$ on montre par récurrence
que :

$$|x_n - r| < \frac{1}{2^{2^n} K}$$

Le point de départ doit être proche du résultat !

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[Retour sur la méthode du point fixe](#)[Exemple inversion d'un nombre](#)[Généralisation](#)[Autre manière de voir](#)[Algorithme](#)[Conditions d'utilisation](#)[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)[Exemple](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Si la dérivée s'annule](#)[Propriété de l'algorithme](#)[En dimension \$n > 1\$](#)

Calculez

$$\sqrt{2}$$

[Étude des suites](#)

[Résolution d'équation](#)

[Dichotomie](#)

[Méthode de NEWTON](#)

[Retour sur la méthode du point fixe](#)

[Exemple inversion d'un nombre](#)

[Généralisation](#)

[Autre manière de voir](#)

[Algorithme](#)

[Conditions d'utilisation](#)

[Conditions d'utilisation \(suite\)](#)

[Exemple](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

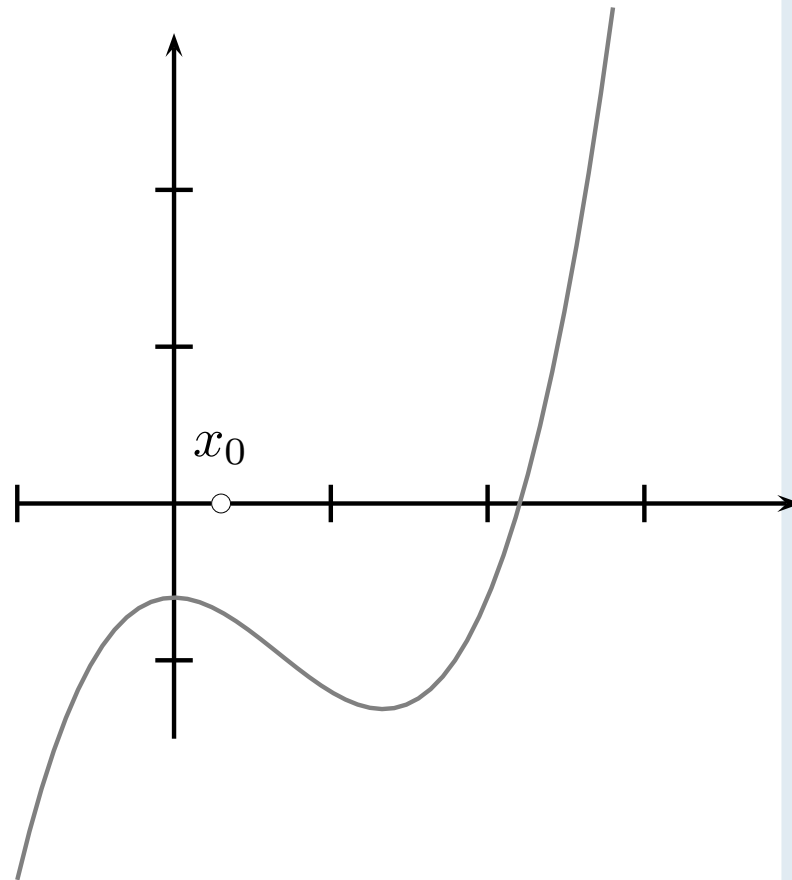
[Si la dérivée s'annule](#)

[Si la dérivée s'annule](#)

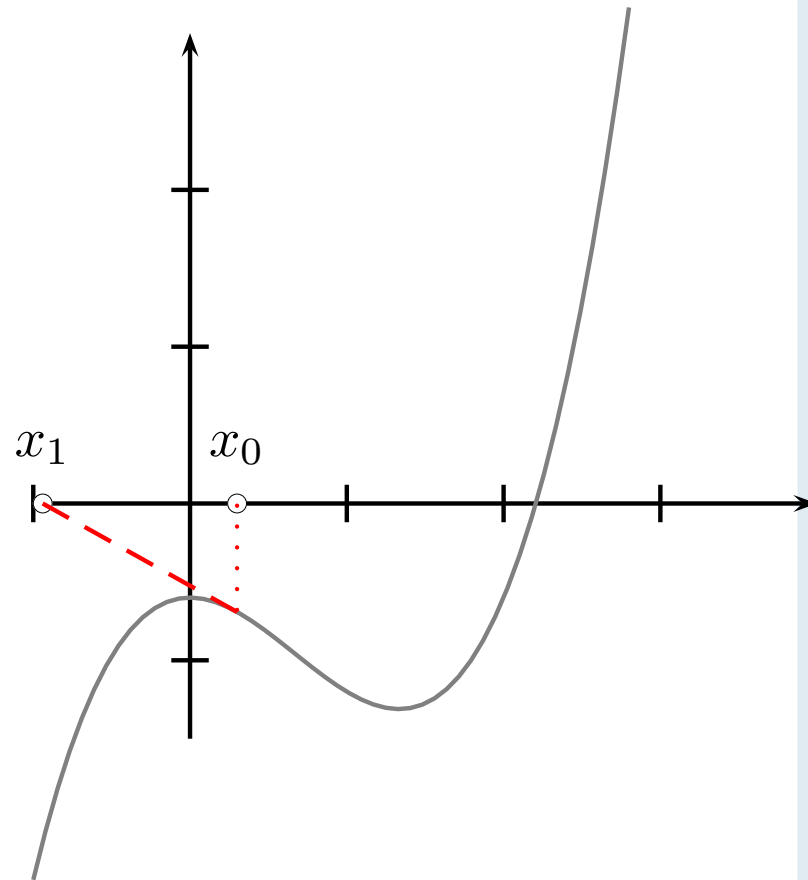
[Propriété de l'algorithme](#)

[En dimension \$n > 1\$](#)

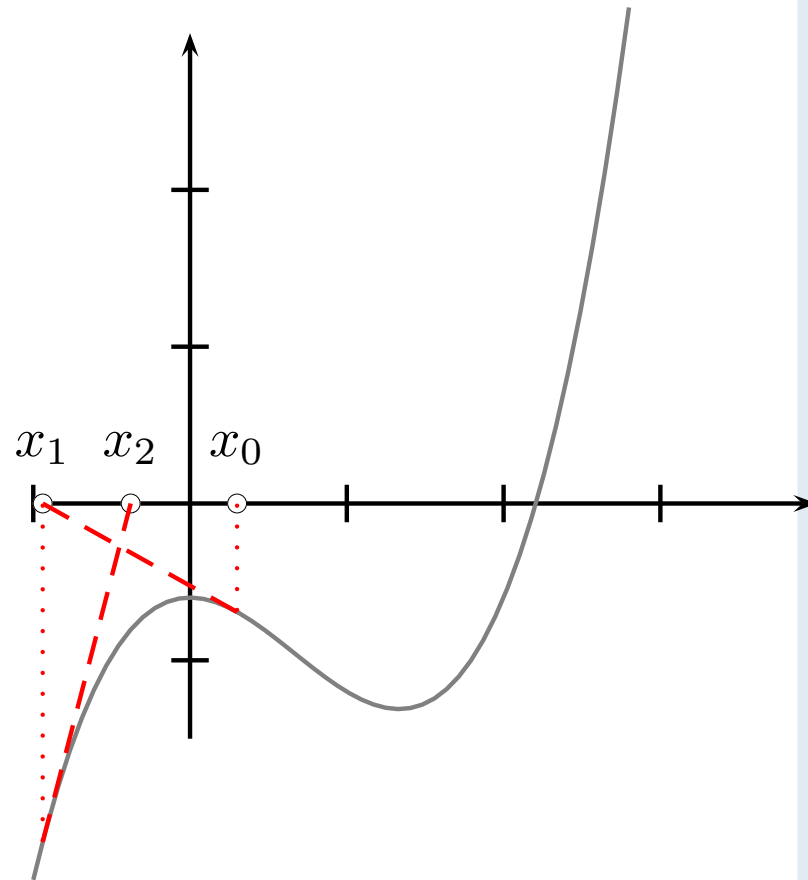
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



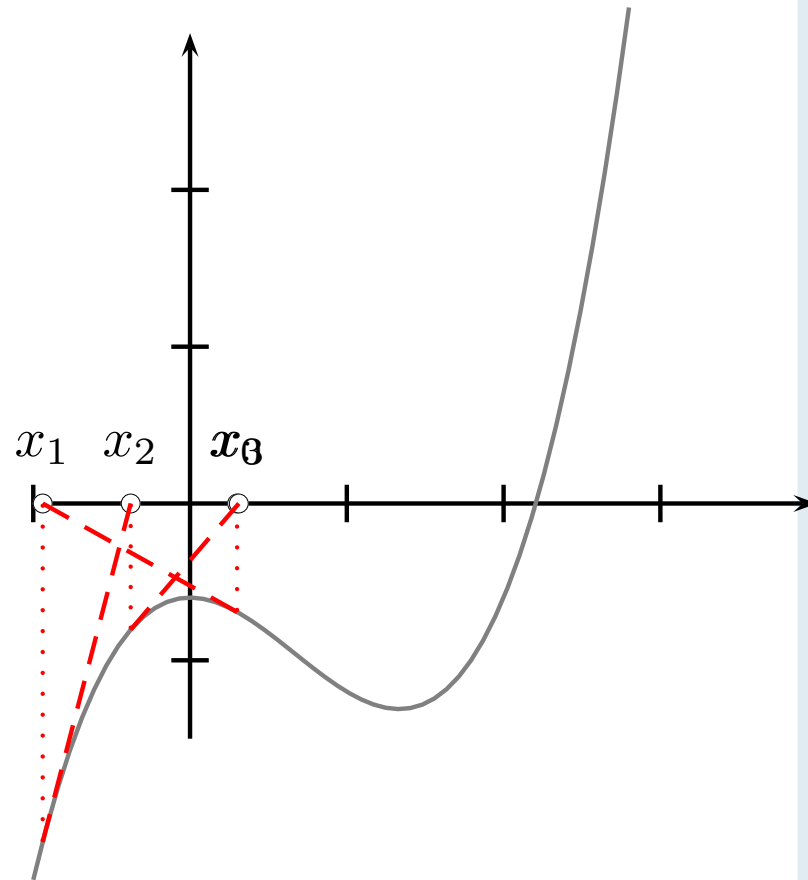
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



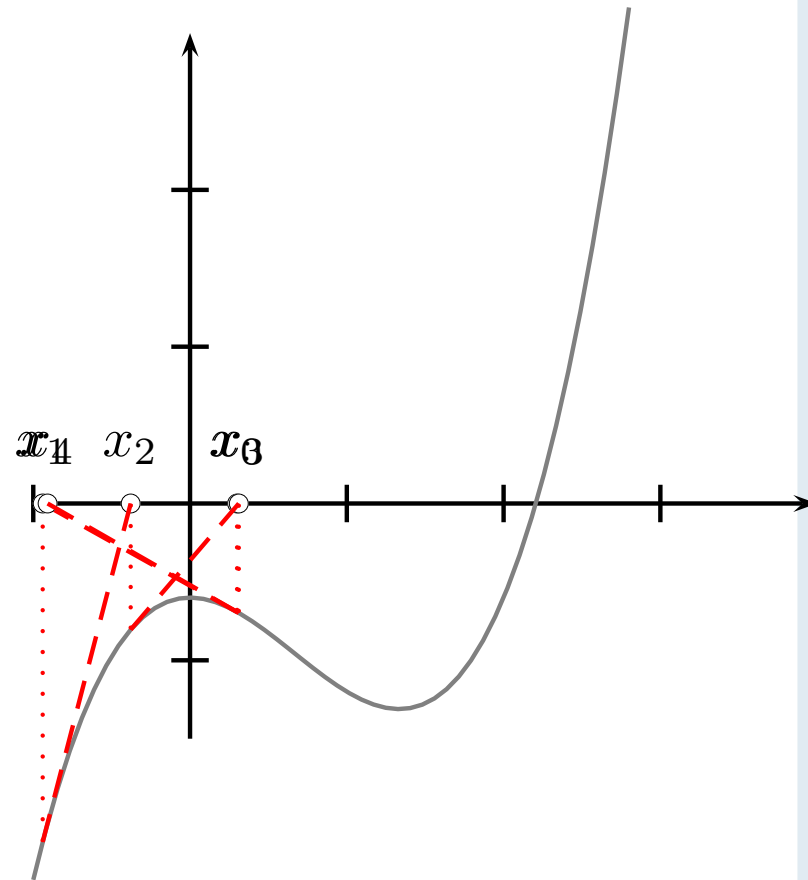
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



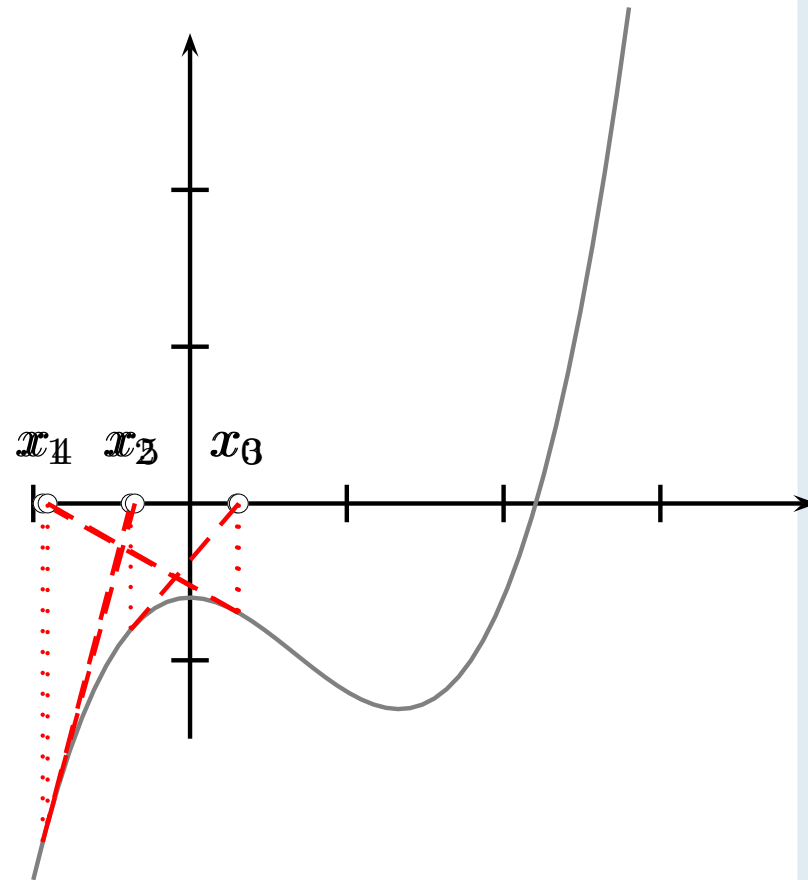
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



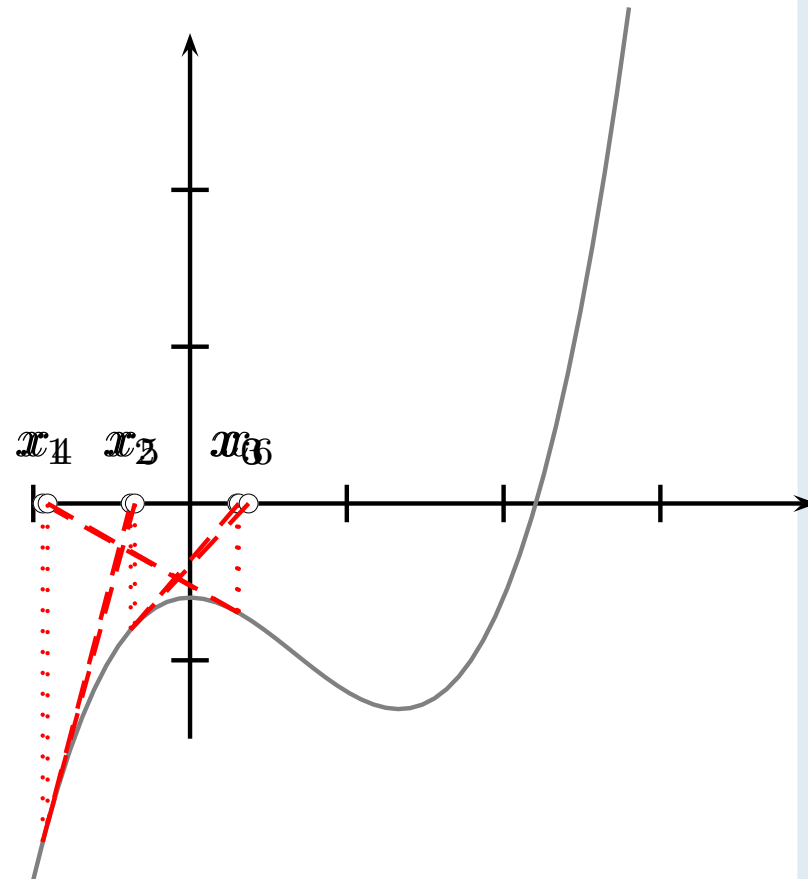
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



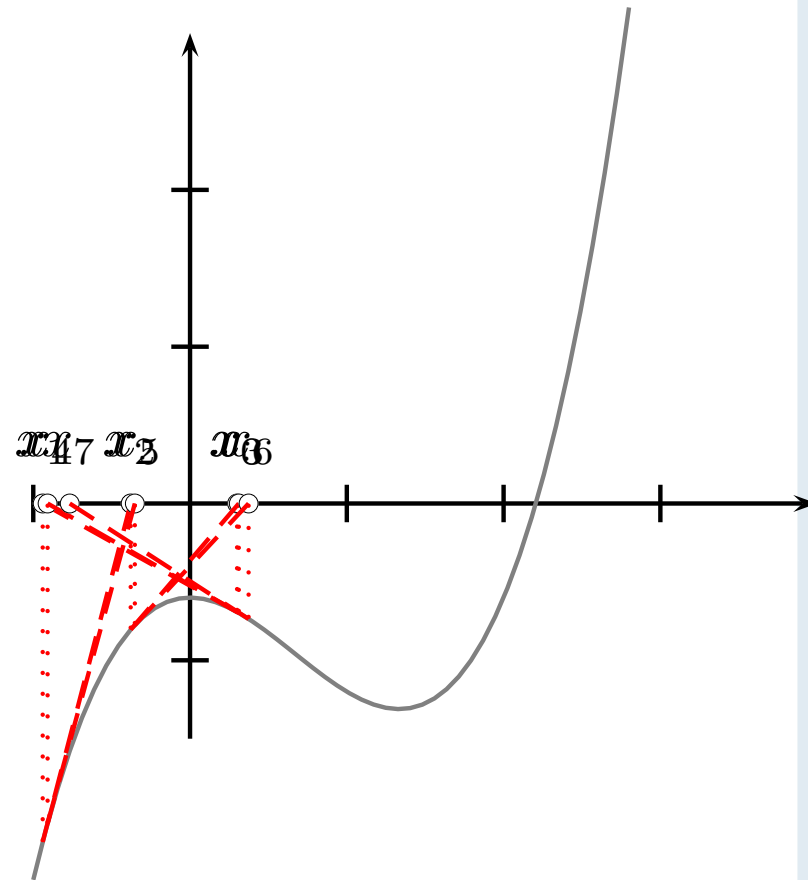
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



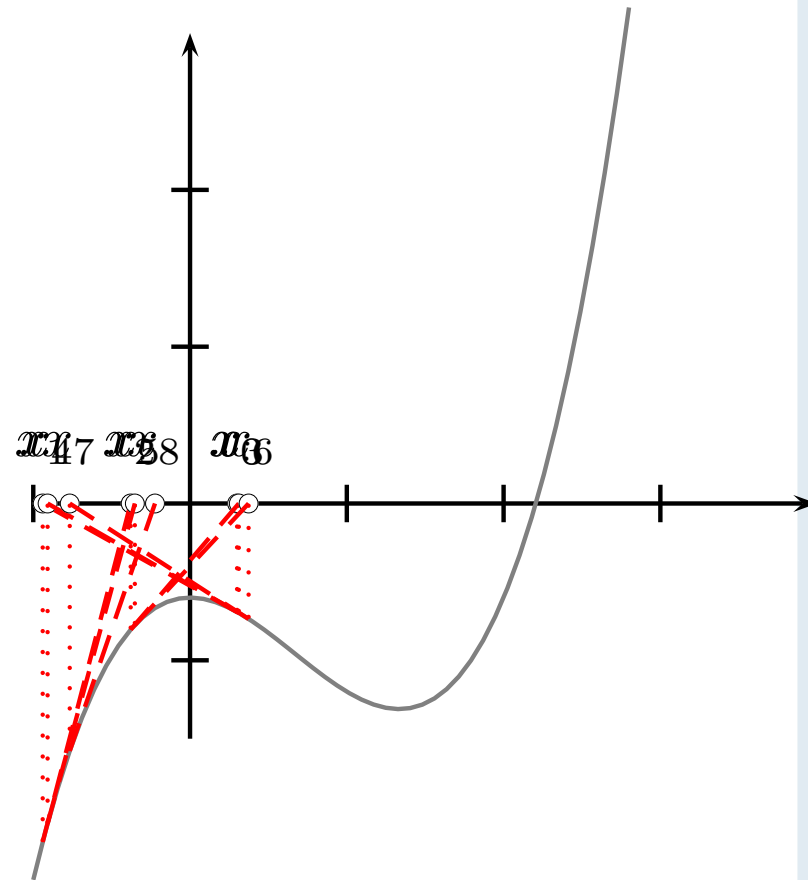
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



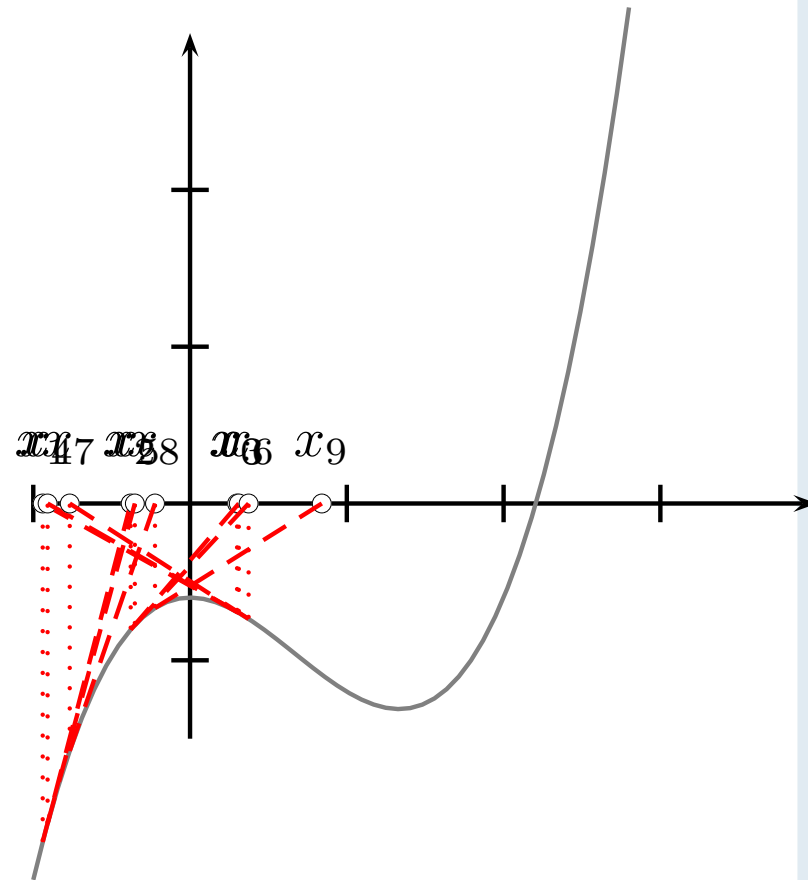
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



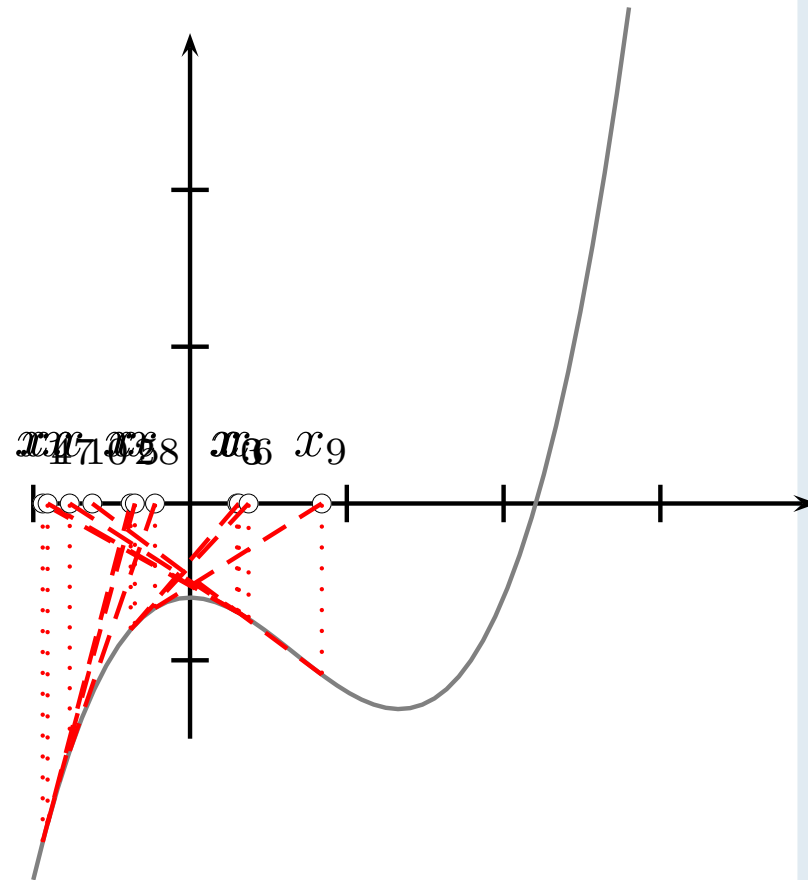
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



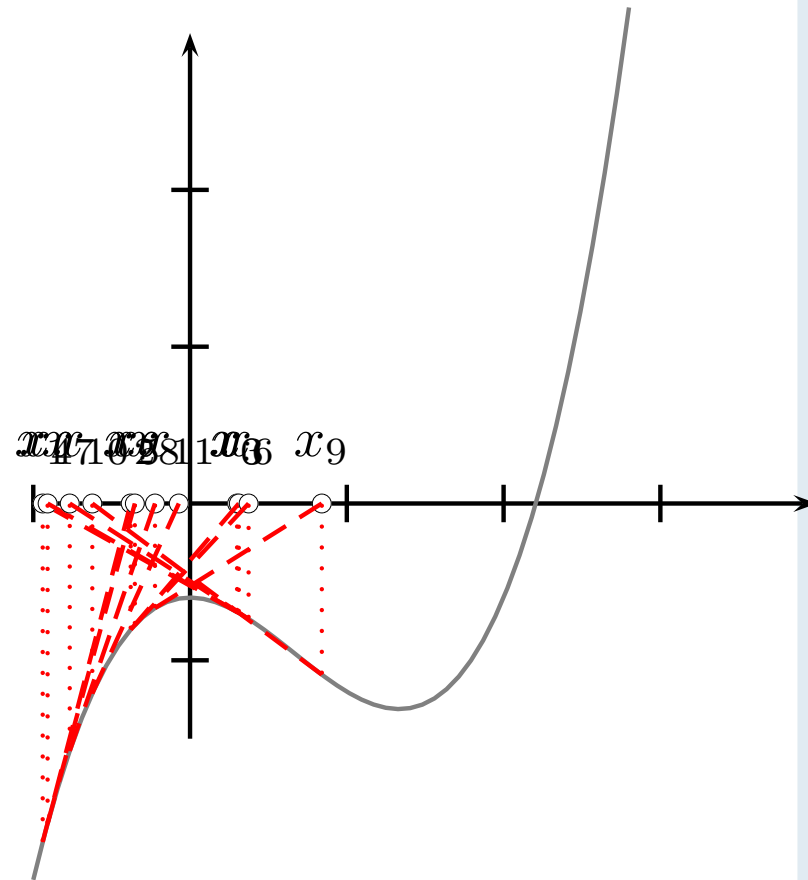
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



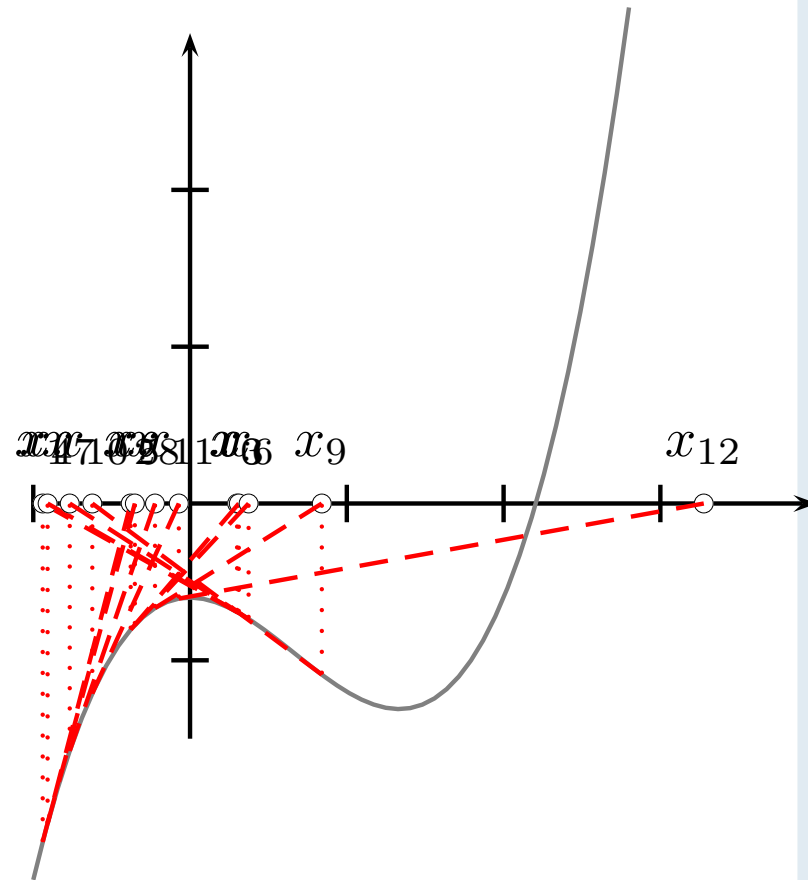
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



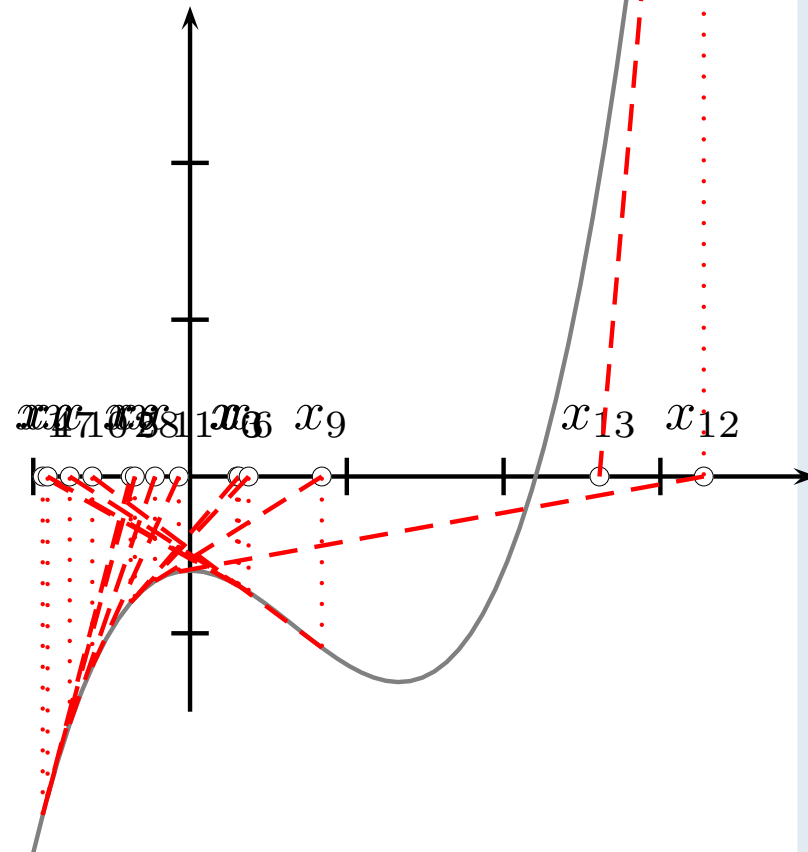
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



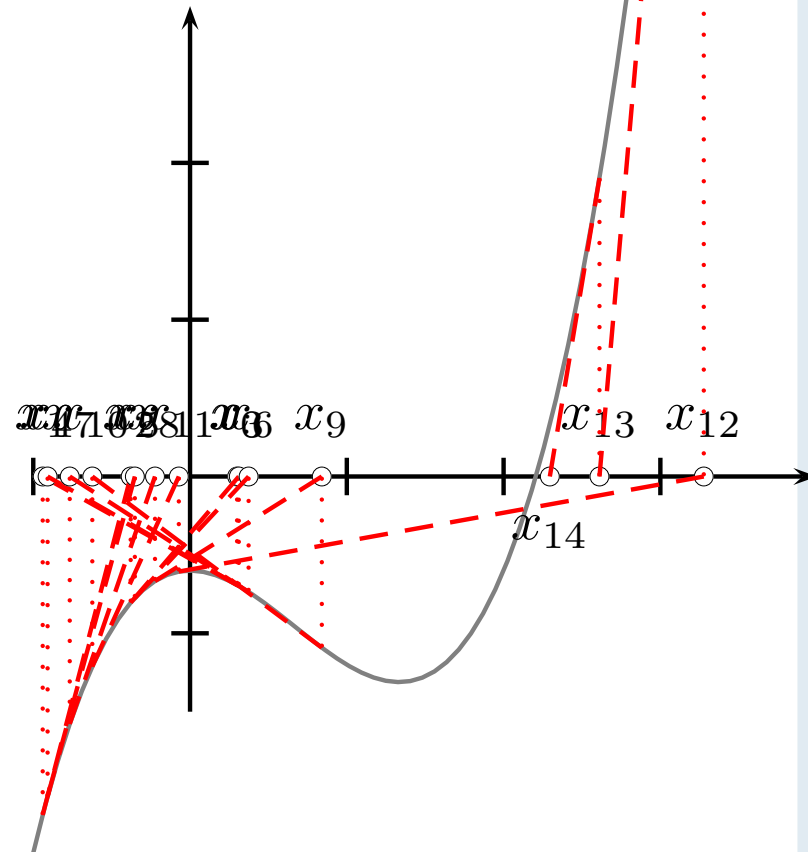
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

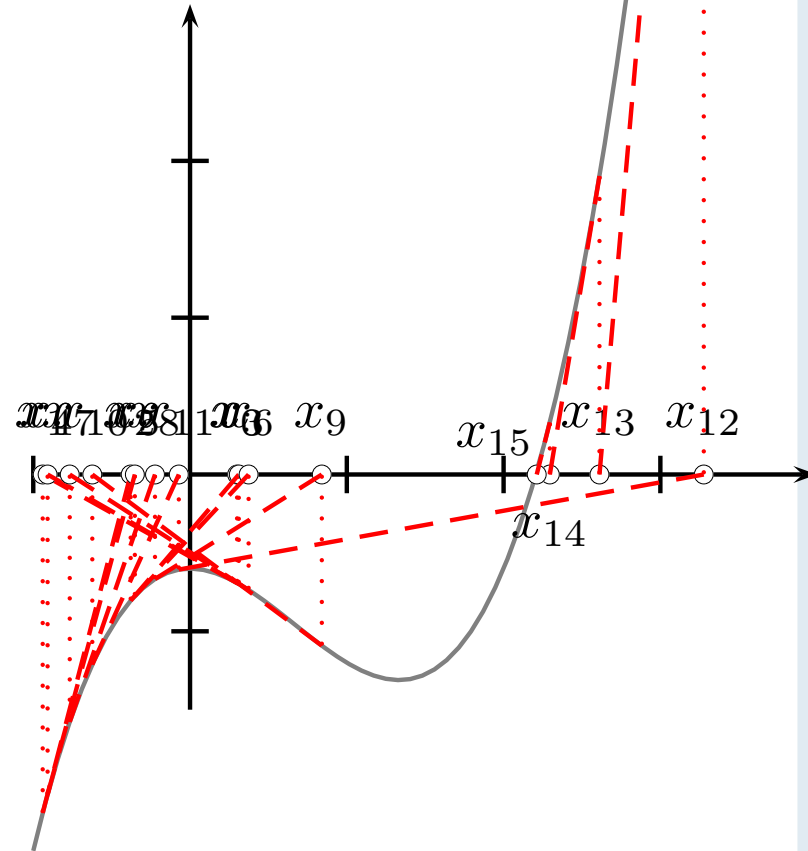


Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$



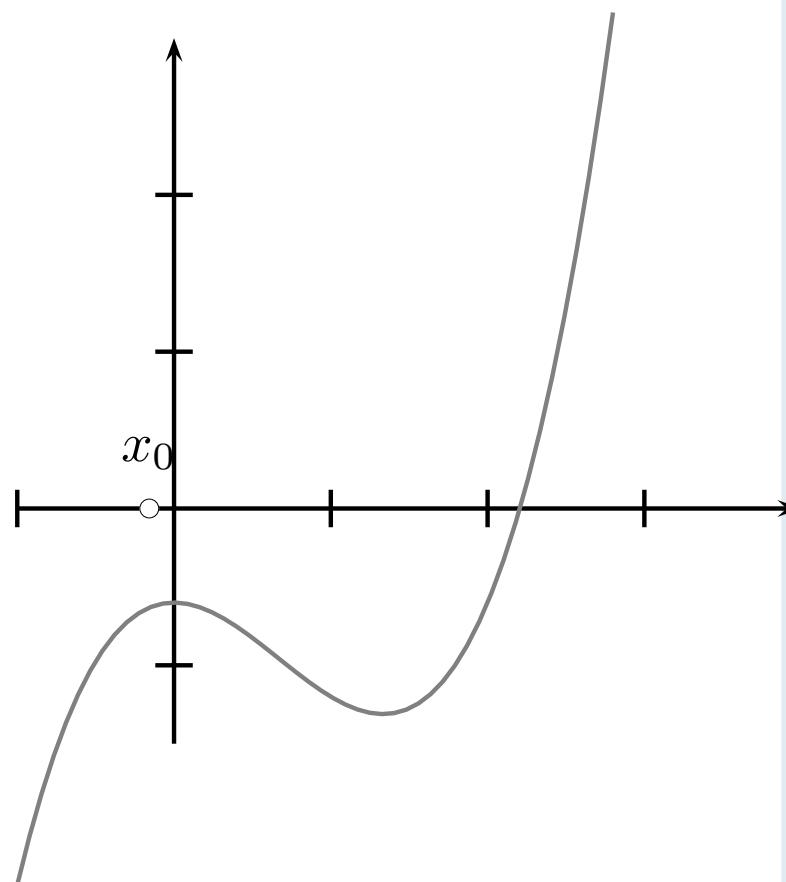
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.



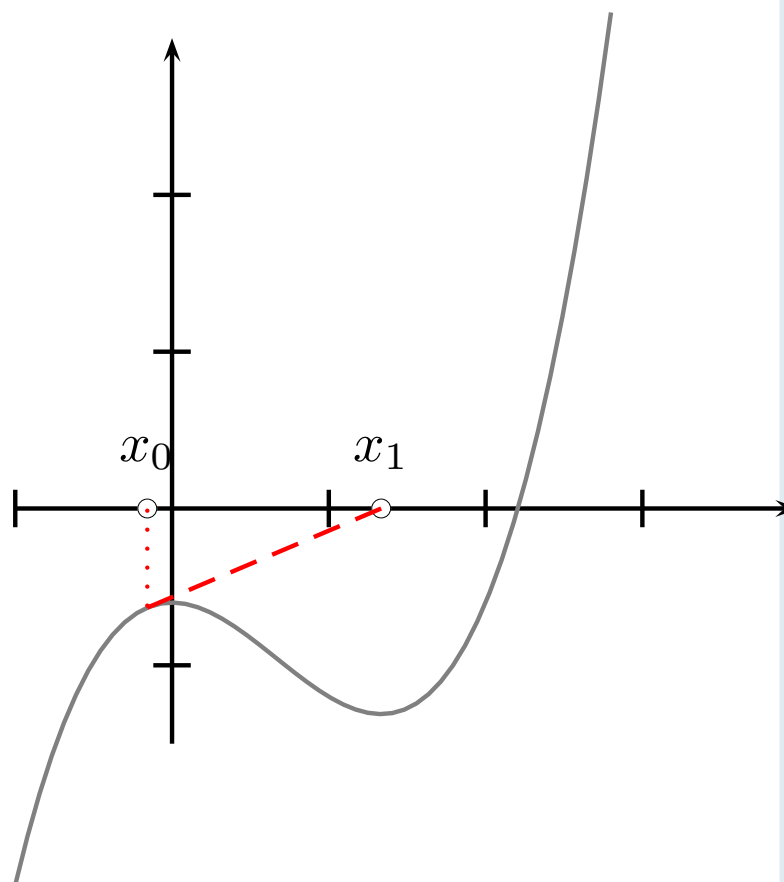
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.



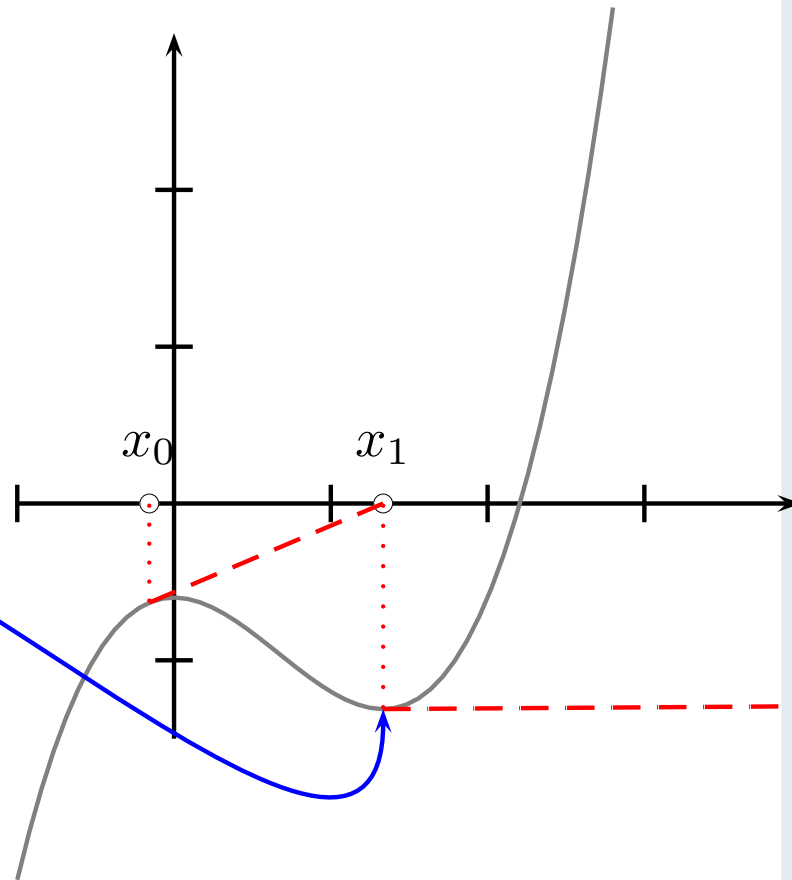
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.



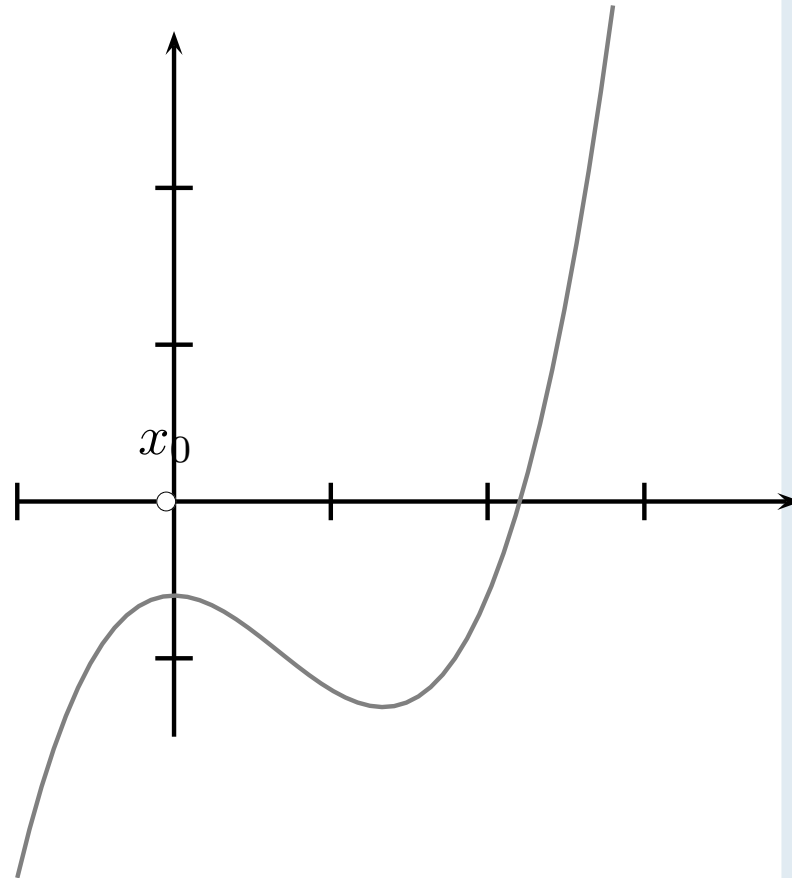
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.
- La tangente peut être parallèle à l'axe des x (division par 0).



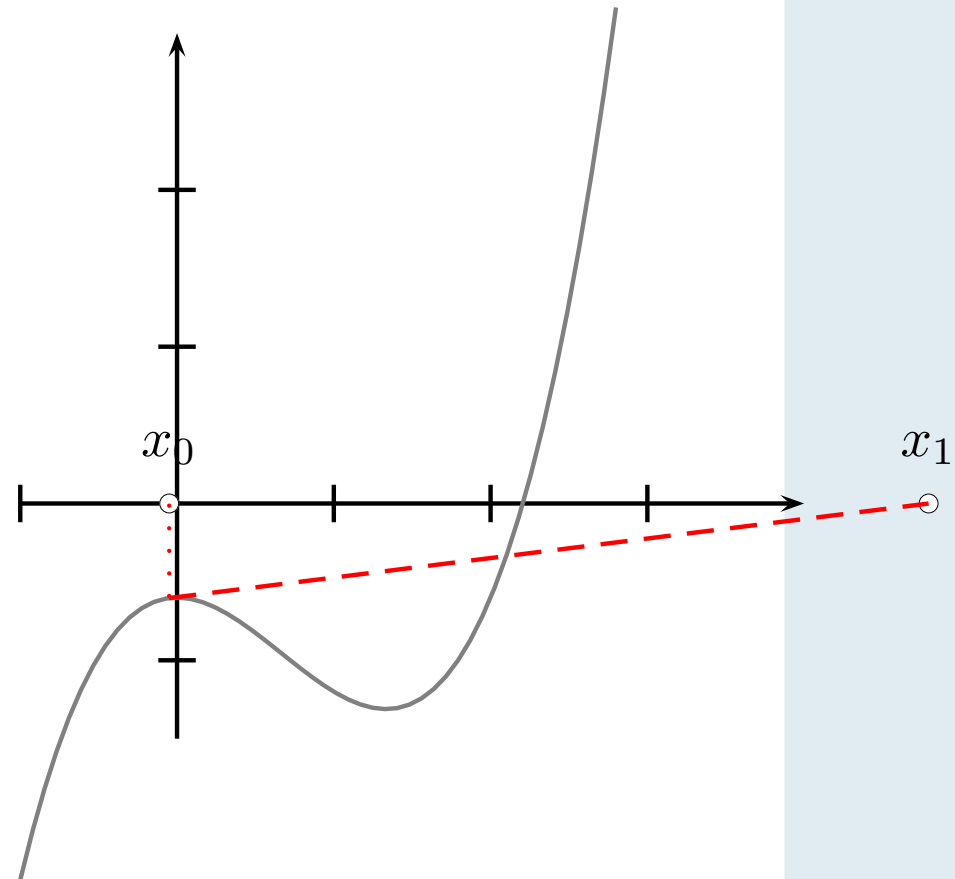
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.
- La tangente peut être parallèle à l'axe des x (division par 0).



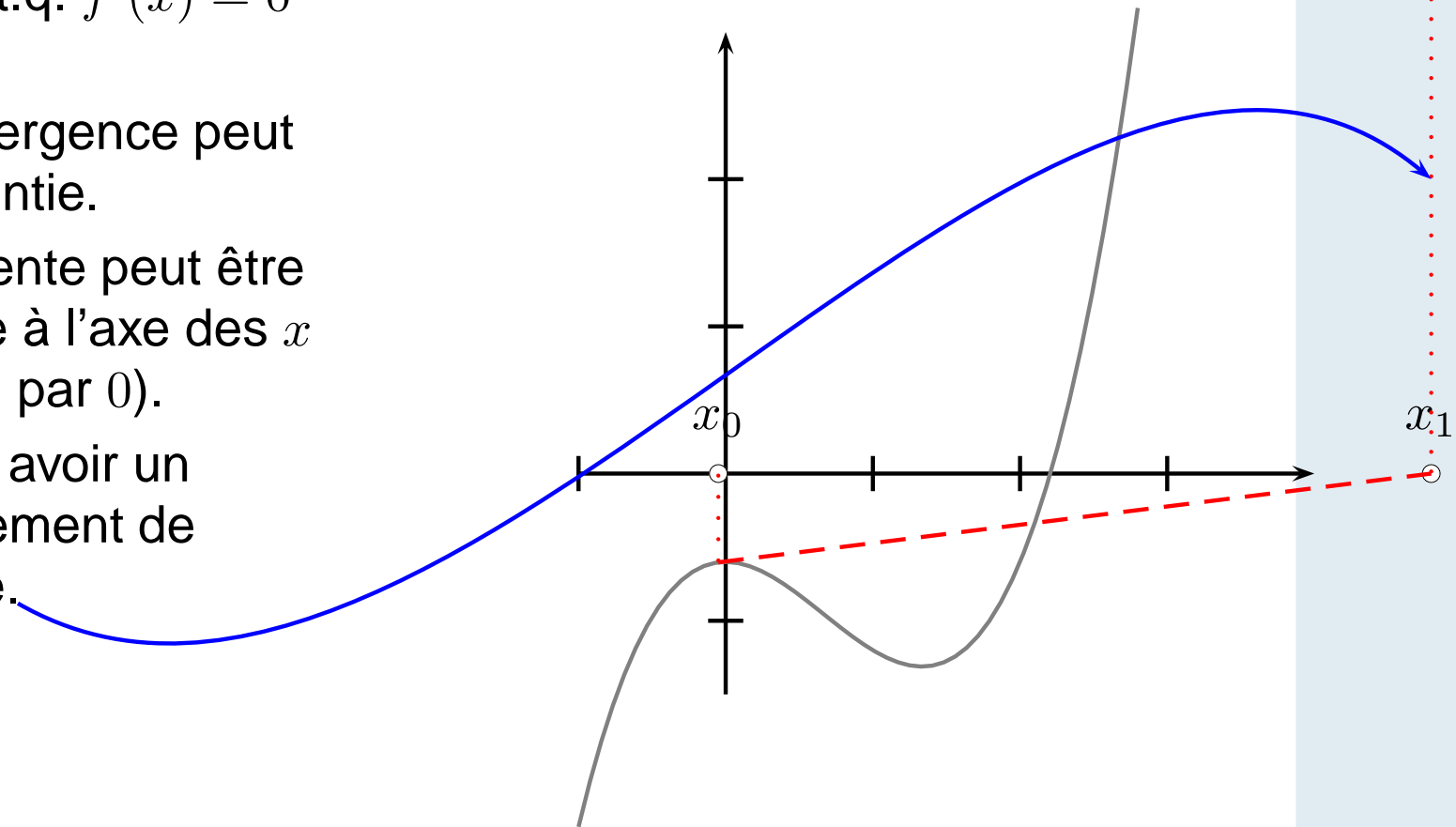
Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.
- La tangente peut être parallèle à l'axe des x (division par 0).



Si $\exists x \in \mathbb{R}$ t.q. $f'(x) = 0$

- La convergence peut être ralentie.
- La tangente peut être parallèle à l'axe des x (division par 0).
- Il peut y avoir un dépassement de capacité.



La convergence est très rapide : Si x_n est une approximation de r avec p chiffres significatifs *i.e.*

$$\|x_n - r\| \leq 2^{-p}$$

Alors x_{n+1} est une approximation de r avec environ $2p$ chiffres significatifs

$$\|x_{n+1} - r\| \leq 2^{-2p}$$

Cela reste vrai même s'il y a des erreurs d'arrondi dans le calcul de x_n .

- On peut dire que ces méthodes corrigent leurs propres erreurs d'arrondi.
- Dans le calcul de la suite (x_i) , seul la dernière itération doit être faite avec toute la précision, les autres peuvent être faites avec moins de précision. \Rightarrow *plus rapidement*
- La division a la même complexité théorique que la multiplication

En dimension $n > 1$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion

$$\begin{aligned} \text{Si } f &: \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^n \\ &\quad \vec{x} \longmapsto (f_1(\vec{x}), \dots, f_n(\vec{x})) \end{aligned}$$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de](#)[NEWTON](#)[Conclusion](#)

$$\text{Si } f : \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^n$$

$$\vec{x} \longmapsto (f_1(\vec{x}), \dots, f_n(\vec{x}))$$

on utilise la matrice Jacobienne de f :

$$\nabla f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_i}(x) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(x) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_i}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial f_i}{\partial x_i}(x) & \dots & \frac{\partial f_i}{\partial x_n}(x) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_i}(x) & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion

□ □

Pour calculer r

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion



Pour calculer r

- On choisit x_0 suffisamment proche de r .

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de](#)[NEWTON](#)[Conclusion](#)

Pour calculer r

• On choisit x_0 suffisamment proche de r .

• On construit le vecteur $f(x) = b$.

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de](#)[NEWTON](#)[Conclusion](#)

Pour calculer r

- On choisit x_0 suffisamment proche de r .
- On construit le vecteur $f(x) = b$.
- On construit la matrice Jacobienne $A = \nabla f(x)$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de](#)[NEWTON](#)[Conclusion](#)

Pour calculer r

- On choisit x_0 suffisamment proche de r .
- On construit le vecteur $f(x) = b$.
- On construit la matrice Jacobienne $A = \nabla f(x)$
- On résout le système $Ay = b$

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de](#)[NEWTON](#)[Conclusion](#)

□ □ □ □ □

- p. 37/42

Pour calculer r

- On choisit x_0 suffisamment proche de r .
- On construit le vecteur $f(x) = b$.
- On construit la matrice Jacobienne $A = \nabla f(x)$
- On résout le système $Ay = b$
- On pose $x_{k+1} = x_k - y$

Données : x_0 , NMAX et ε

début

$n \leftarrow 0$

répéter

$n \leftarrow n + 1$

$x \leftarrow x_0$

$b \leftarrow f(x)$

$A \leftarrow \nabla f(x)$

résoudre $Ay = b$

$x_0 \leftarrow x - y$

jusqu'à ($\|x - x_0\| \leq \varepsilon$) ou ($n = NMAX$)

Résultat : **si** ($n = NMAX$) **alors**

| échouer

sinon

| rendre x_0

fin

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion



Si

• $\exists \vec{a} \in \mathbb{R}^n$ tel que $f(\vec{a}) = \vec{0}$

• f est différentiable sur un voisinage \mathcal{V} de a et $\forall x \in \mathcal{V}$
 $\|\nabla f(x) - \nabla f(a)\| \leq \alpha \|x - a\|$

• $\nabla f(a)$ inversible

alors $\exists \eta > 0$ t.q. si $\|x_0 - a\| < \eta$ la méthode de NEWTON converge vers a de façon quadratique.

Si

• $\exists \vec{a} \in \mathbb{R}^n$ tel que $f(\vec{a}) = \vec{0}$

• f est différentiable sur un voisinage \mathcal{V} de a et $\forall x \in \mathcal{V}$
 $\|\nabla f(x) - \nabla f(a)\| \leq \alpha \|x - a\|$

• $\nabla f(a)$ inversible

alors $\exists \eta > 0$ t.q. si $\|x_0 - a\| < \eta$ la méthode de NEWTON converge vers a de façon quadratique.

• À chaque itération, il faut inverser la matrice $\nabla f(x)$

• Le point de départ doit toujours être au voisinage de la solution

Avantages :

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variante de la méthode de

NEWTON

Conclusion

Avantages :

- Convergence très rapide.

Inconvénients :

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion

Avantages :

- Convergence très rapide.

Inconvénients :

- La convergence n'est pas assurée.
- Il faut choisir un point de départ « au voisinage de la solution ».
⇒ *Il faut connaître la fonction f*
(bug du pentium)
- Il faut calculer $f'(x)$.
- En dimension n , il faut inverser $\nabla f(x_n)$

Avantages :

- Convergence très rapide.
- Très très rapide.

Inconvénients :

- La convergence n'est pas assurée.
- Il faut choisir un point de départ « au voisinage de la solution ».
⇒ *Il faut connaître la fonction f*
(bug du pentium)
- Il faut calculer $f'(x)$.
- En dimension n , il faut inverser $\nabla f(x_n)$

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de
NEWTON

Conclusion



- N'utiliser que la matrice $\nabla f(x_0)$. On peut alors préparer la matrice pour faciliter la résolution (décomposition PLU, voir cours suivant).
 - mêmes conditions d'utilisations
 - convergence linéaire

[Étude des suites](#)[Résolution d'équation](#)[Dichotomie](#)[Méthode de NEWTON](#)[En dimension \$n > 1\$](#) [En dimension \$n > 1\$](#) [Méthode](#)[Algorithme en dimension \$n\$](#) [Condition de convergence](#)[Avantages et inconvénients](#)[Variantes de la méthode de NEWTON](#)[Conclusion](#)

- N'utiliser que la matrice $\nabla f(x_0)$. On peut alors préparer la matrice pour faciliter la résolution (décomposition PLU, voir cours suivant).
 - mêmes conditions d'utilisations
 - convergence linéaire
- Pour $n = 1$, méthode des sécantes : on approche la dérivée de f par

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

- C'est une méthode récurrente d'ordre 2 :

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

- Pour une fonction f au moins C^3 telle que $f'(r) \neq 0$ la convergence est exponentielle mais non quadratique.
 \Rightarrow *moins rapide que la méthode de NEWTON*

- Plusieurs méthodes existent
 - Méthode de dichotomie,
 - + convergence assurée
 - convergence linéaire
 - Méthode de NEWTON,
 - + convergence quadratique,
 - non assurée, calcul des dérivées
 - Sécantes,
 - + convergence exponentielle sans calcul des dérivées
 - moins rapide que Newton
 - Autres méthodes de point fixe,
 - convergence linéaire
 - choix de g

Étude des suites

Résolution d'équation

Dichotomie

Méthode de NEWTON

En dimension $n > 1$

En dimension $n > 1$

Méthode

Algorithme en dimension n

Condition de convergence

Avantages et inconvénients

Variantes de la méthode de

NEWTON

Conclusion