

# Résolution d'équations

---

- L'identification des points critiques revient à résoudre

$$\nabla f(x) = 0.$$

- Il s'agit d'un système de  $n$  équations à  $n$  inconnues.
- On verra que les conditions d'optimalité pour les problèmes avec contraintes se ramènent également à un système d'équations.
- Analysons d'abord les algorithmes permettant de résoudre ces systèmes d'équations.
- Ils seront ensuite adaptés pour les problèmes d'optimisation.

# Algorithmme

---



- Abu Ja'far Muhammad ibn Musa Al-Khwarizmi (780—840)
- Traité *al Kitab almukhtasar fi hisab al-jabr w'al muqabala*, qui est à l'origine de l'algèbre
- traduction latine de cet ouvrage, intitulée *Algoritmi de numero Indorum*

# Méthode de Newton

---



Idée :

- Méthode itérative
- A chaque itération, simplification du problème
- Technique : linéarisation

# Equation à une inconnue

---

$$f(x) = x^2 - 2, \quad \hat{x} = 2$$

Théorème de Taylor

$$\begin{aligned} f(\hat{x} + d) &= f(\hat{x}) + df'(\hat{x}) + o(|d|) \\ &= \hat{x}^2 - 2 + 2\hat{x}d + o(|d|) \\ &= 2 + 4d + o(|d|). \end{aligned}$$

# Equation à une inconnue

---

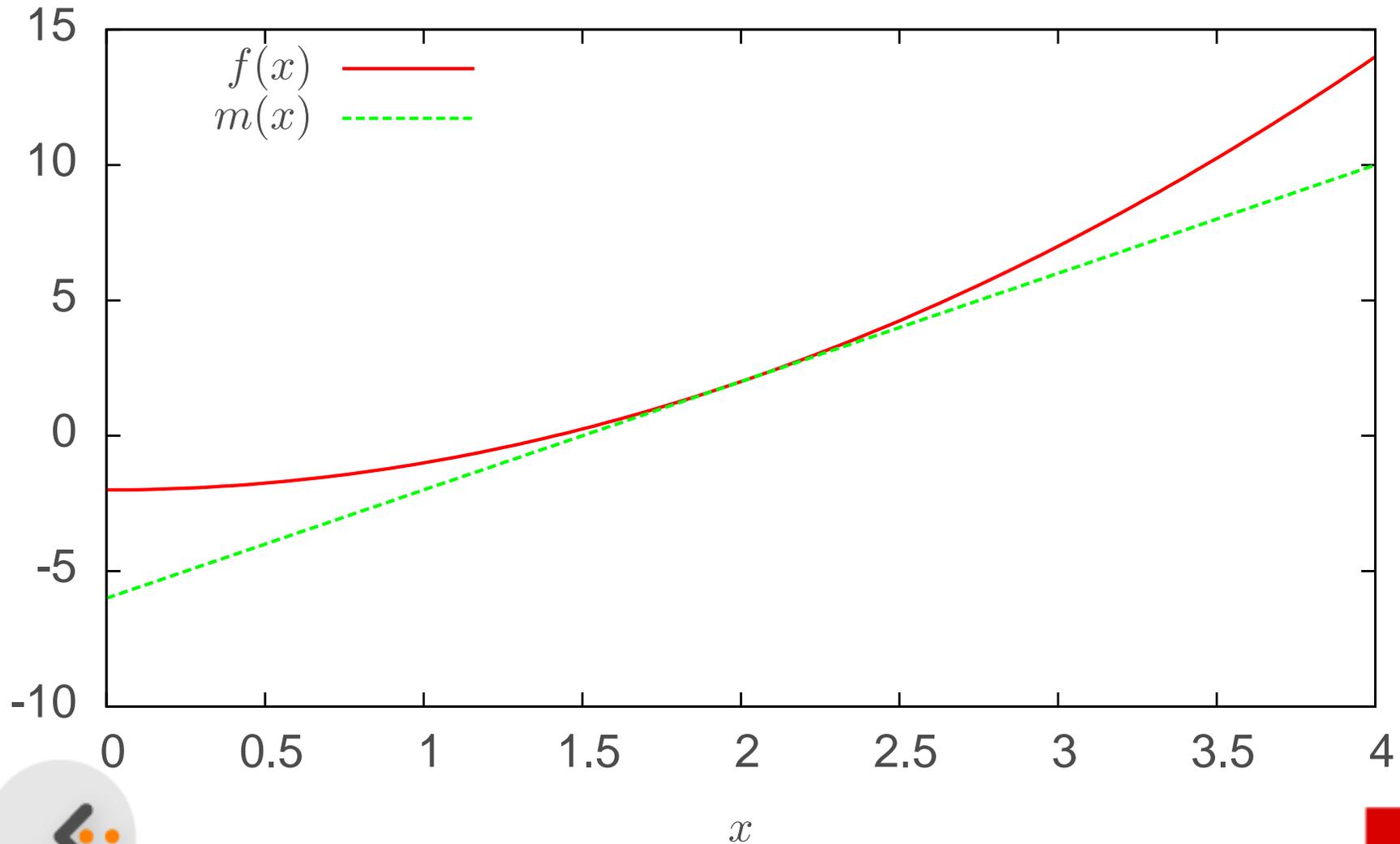
Ignorons le terme d'erreur pour obtenir un **modèle** :

$$m(\hat{x} + d) = 2 + 4d.$$

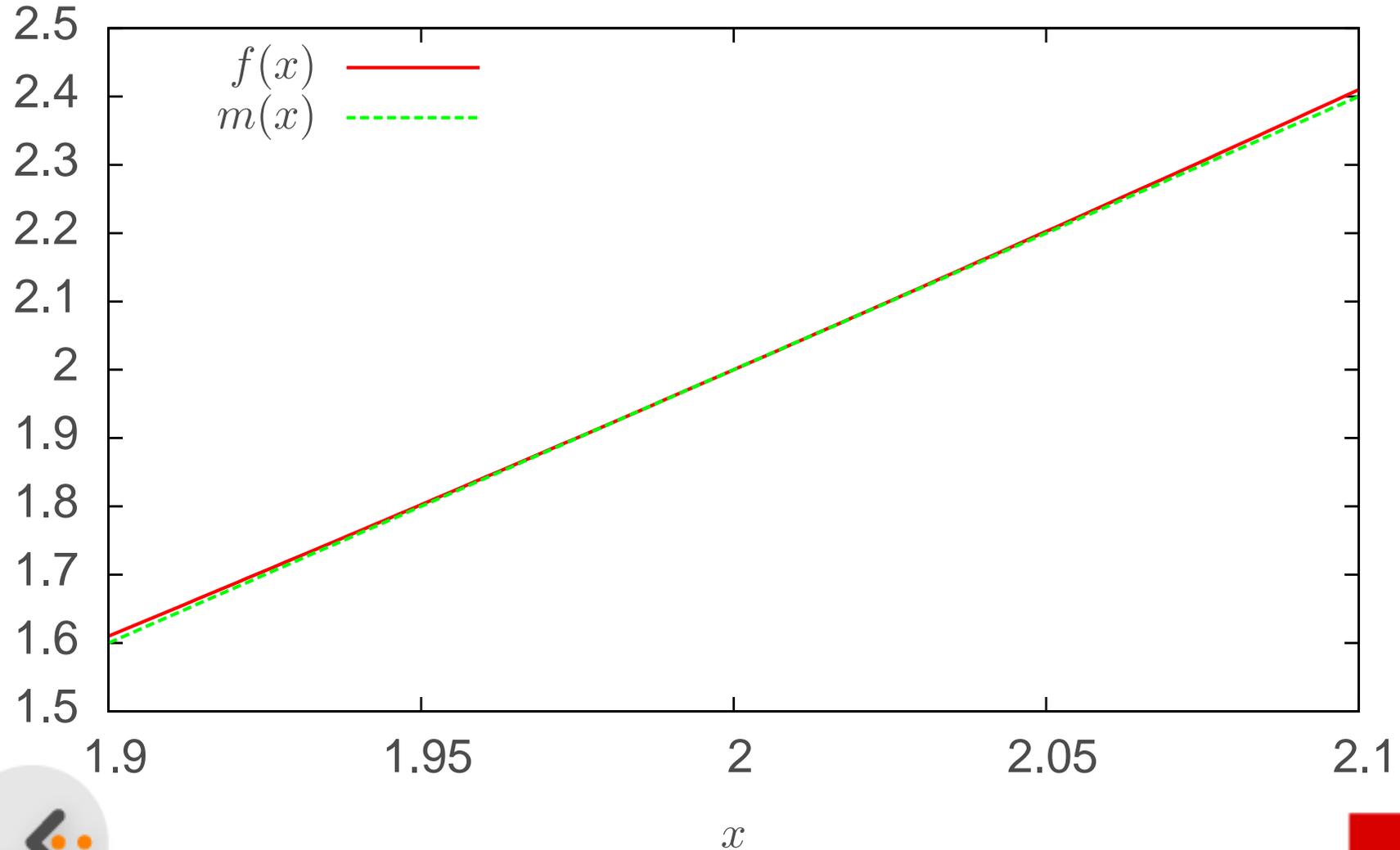
En posant  $x = \hat{x} + d$ , nous obtenons

$$m(x) = 2 + 4(x - 2) = 4x - 6.$$

# Equation à une inconnue



# Equation à une inconnue



# Equation à une inconnue

---

## Modèle linéaire d'une fonction à une variable

Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction différentiable. Le modèle linéaire de  $f$  en  $\hat{x}$  est une fonction  $m_{\hat{x}} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  définie par

$$m_{\hat{x}}(x) = f(\hat{x}) + (x - \hat{x})f'(\hat{x}).$$

# Equation à une inconnue

---

Algorithme :

1. Calculer le modèle linéaire en  $\hat{x}$  :

$$f(\hat{x}) + (x - \hat{x})f'(\hat{x}) = 0,$$

2. Calculer sa racine  $x^+$

$$x^+ = \hat{x} - \frac{f(\hat{x})}{f'(\hat{x})},$$

3. Si  $x^+$  n'est pas une racine du problème de départ, considérer  $x^+$  comme nouvelle approximation, et recommencer.

# Equation à une inconnue

---

Critère d'arrêt :

- En théorie  $f(x^+) = 0$ .
- En pratique, arithmétique finie.
- On définit une précision  $\varepsilon$ , et la condition est

$$|f(x^+)| \leq \varepsilon.$$

# Algorithme : Méthode de Newton — une variable

---

## Objectif

Trouver une approximation de la solution de l'équation

$$f(x) = 0.$$

## Input

- La fonction  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ;
- La dérivée de la fonction  $f' : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ;
- Une première approximation de la solution  $x_0 \in \mathbb{R}$ ;
- La précision demandée  $\varepsilon \in \mathbb{R}, \varepsilon > 0$ .

# Algorithme : Méthode de Newton — une variable

---

## Output

Une approximation de la solution  $x^* \in \mathbb{R}$

## Initialisation

$$k = 0$$

## Itérations

1.  $x_{k+1} = x_k - f(x_k)/f'(x_k)$ ,
2.  $k = k + 1$ .

## Critère d'arrêt

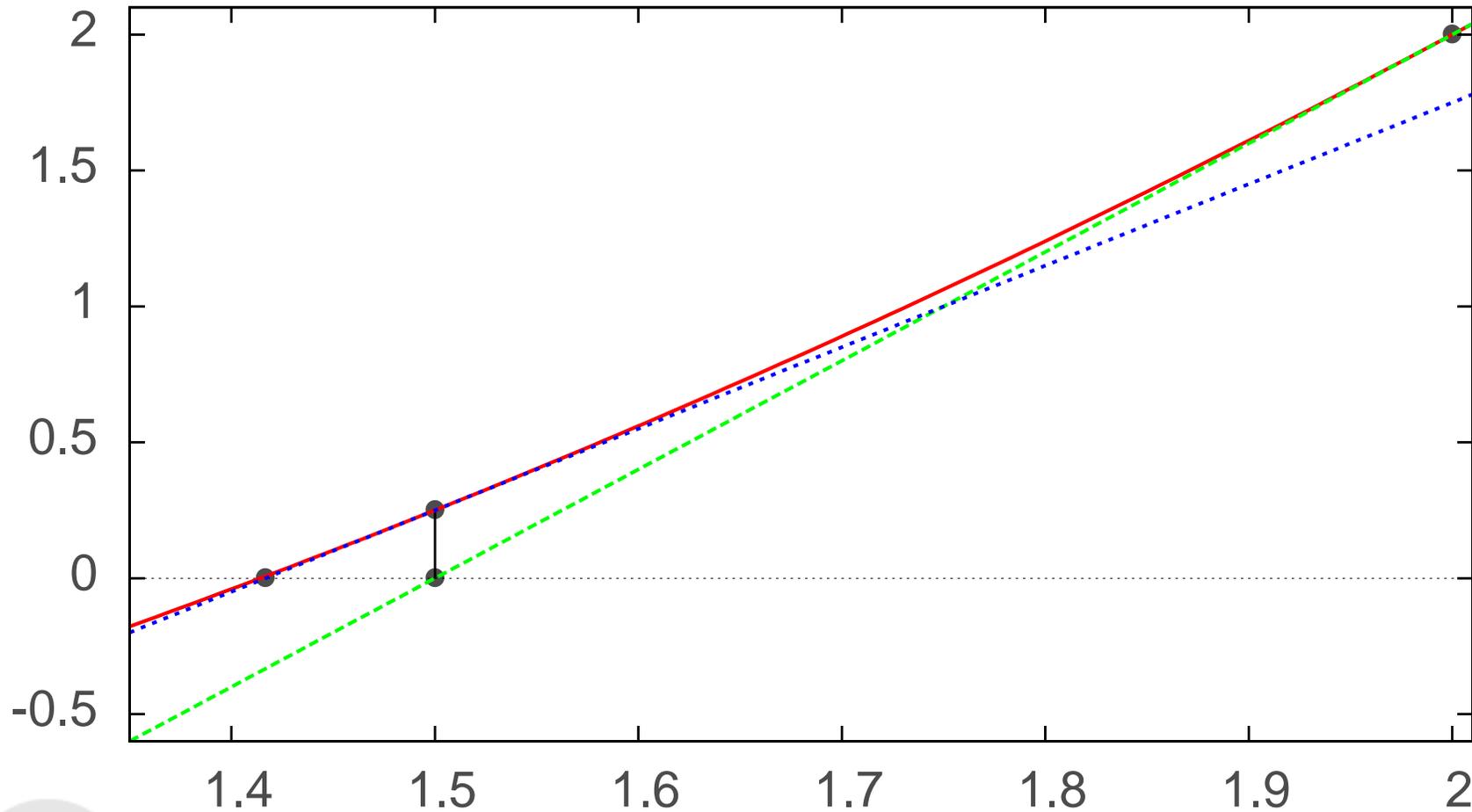
Si  $|f(x_k)| \leq \varepsilon$ , alors  $x^* = x_k$ .

# Méthode de Newton — une variable

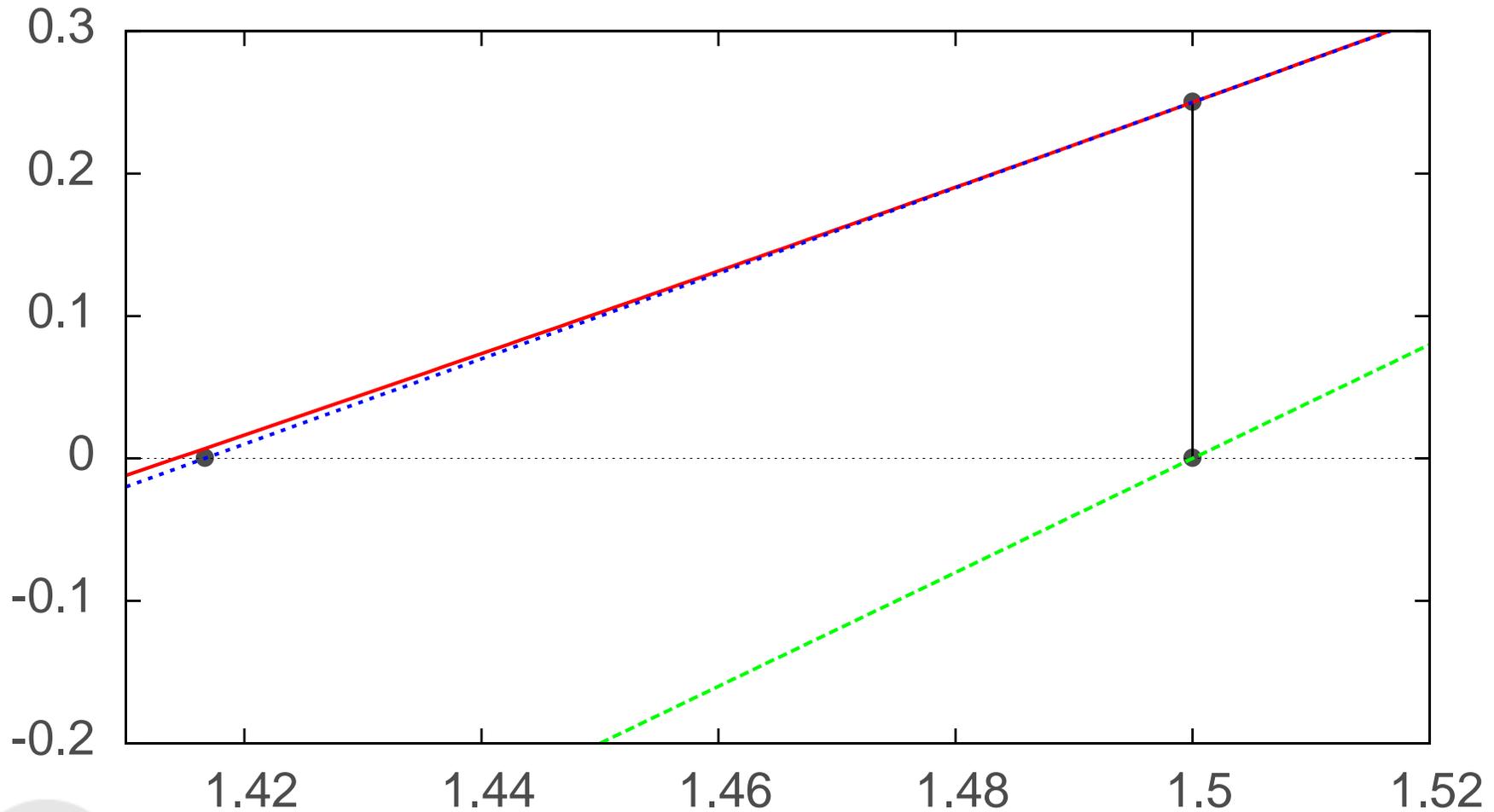
$$f(x) = x^2 - 2 = 0, \quad x_0 = 2, \quad \varepsilon = 10^{-15}$$

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$f'(x_k)$
0	+2.000000000E+00	+2.000000000E+00	+4.000000000E+00
1	+1.500000000E+00	+2.500000000E-01	+3.000000000E+00
2	+1.416666667E+00	+6.944444444E-03	+2.833333333E+00
3	+1.41421569E+00	+6.00730488E-06	+2.82843137E+00
4	+1.41421356E+00	+4.51061410E-12	+2.82842712E+00
5	+1.41421356E+00	+4.44089210E-16	+2.82842712E+00

# Méthode de Newton — une variable



# Méthode de Newton — une variable



# Méthode de Newton — une variable

---

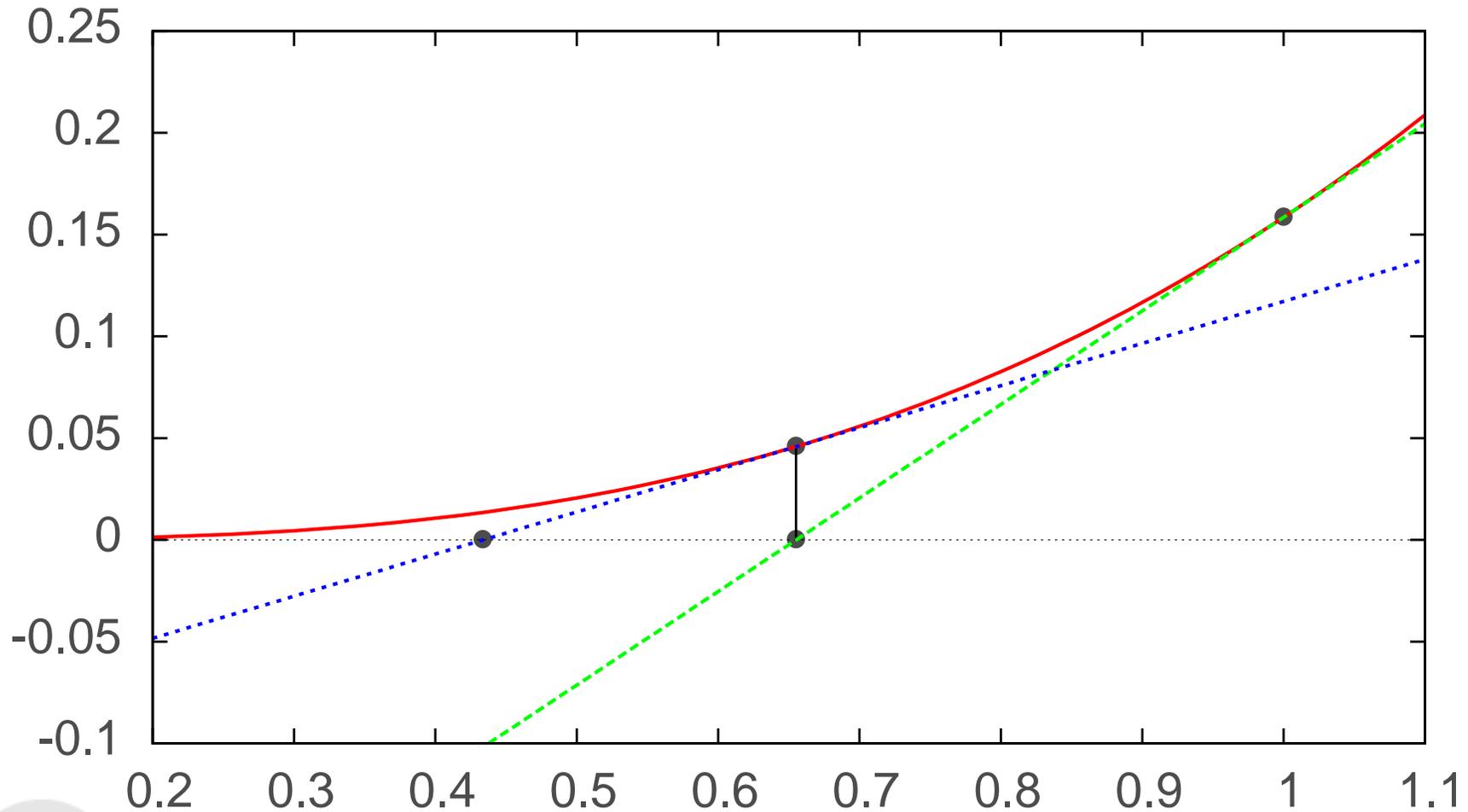
- La méthode semble très rapide
- Malheureusement, elle ne fonctionne pas toujours bien

# Méthode de Newton — une variable

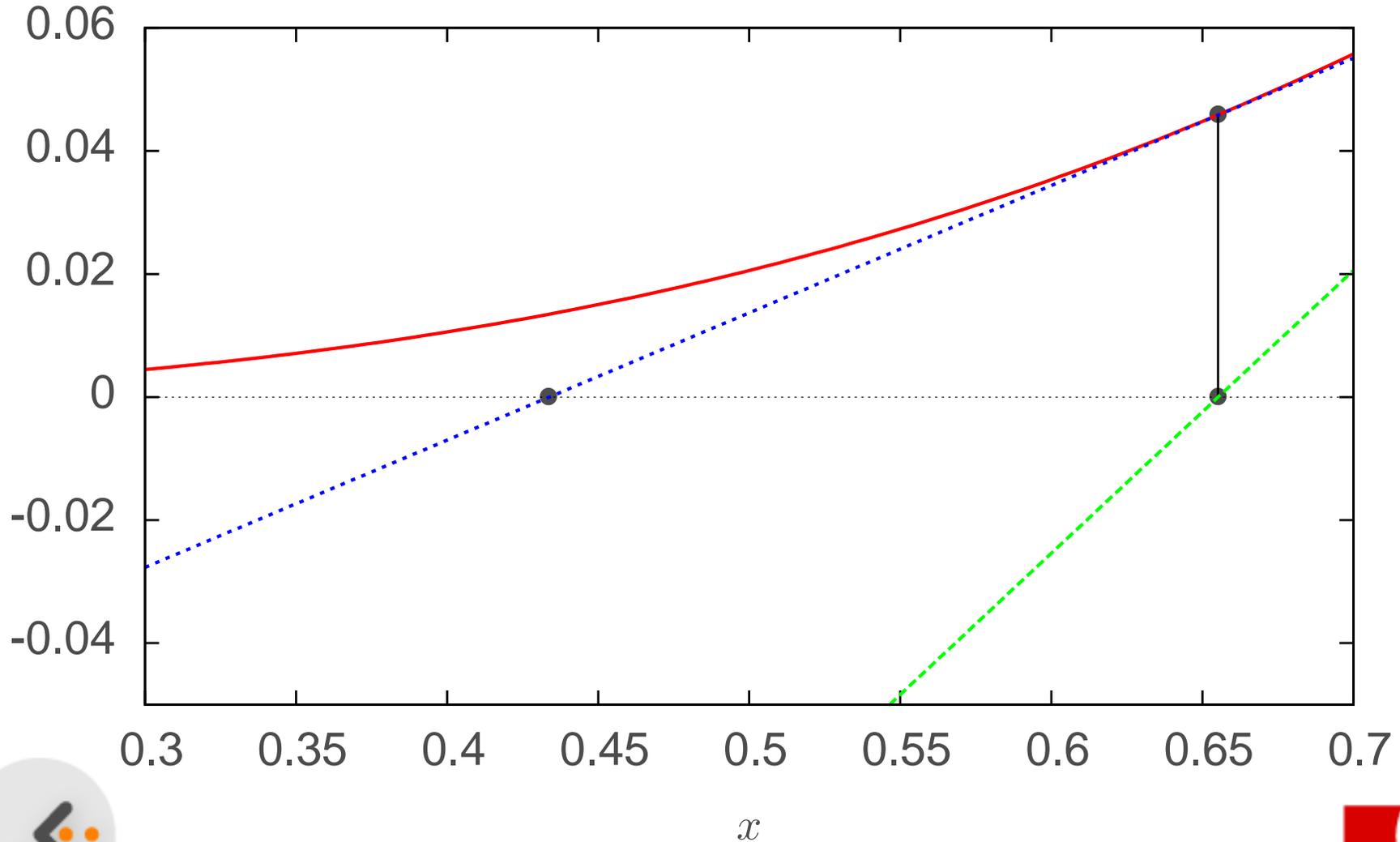
$$f(x) = x - \sin x = 0, \quad x_0 = 1, \quad \varepsilon = 10^{-15}$$

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$f'(x_k)$
0	+1.000000000E+00	+1.58529015E-01	+4.59697694E-01
1	+6.55145072E-01	+4.58707860E-02	+2.07040452E-01
2	+4.33590368E-01	+1.34587380E-02	+9.25368255E-02
3	+2.88148401E-01	+3.97094846E-03	+4.12282985E-02
4	+1.91832312E-01	+1.17439692E-03	+1.83434616E-02
⋮			
23	+8.64386893E-05	+1.07639890E-13	+3.73582354E-09
24	+5.76257947E-05	+3.18933045E-14	+1.66036607E-09
25	+3.84171966E-05	+9.44986548E-15	+7.37940486E-10
26	+2.56114682E-05	+2.79996227E-15	+3.27973648E-10
27	+1.70743119E-05	+8.29617950E-16	+1.45766066E-10

# Méthode de Newton — une variable



# Méthode de Newton — une variable

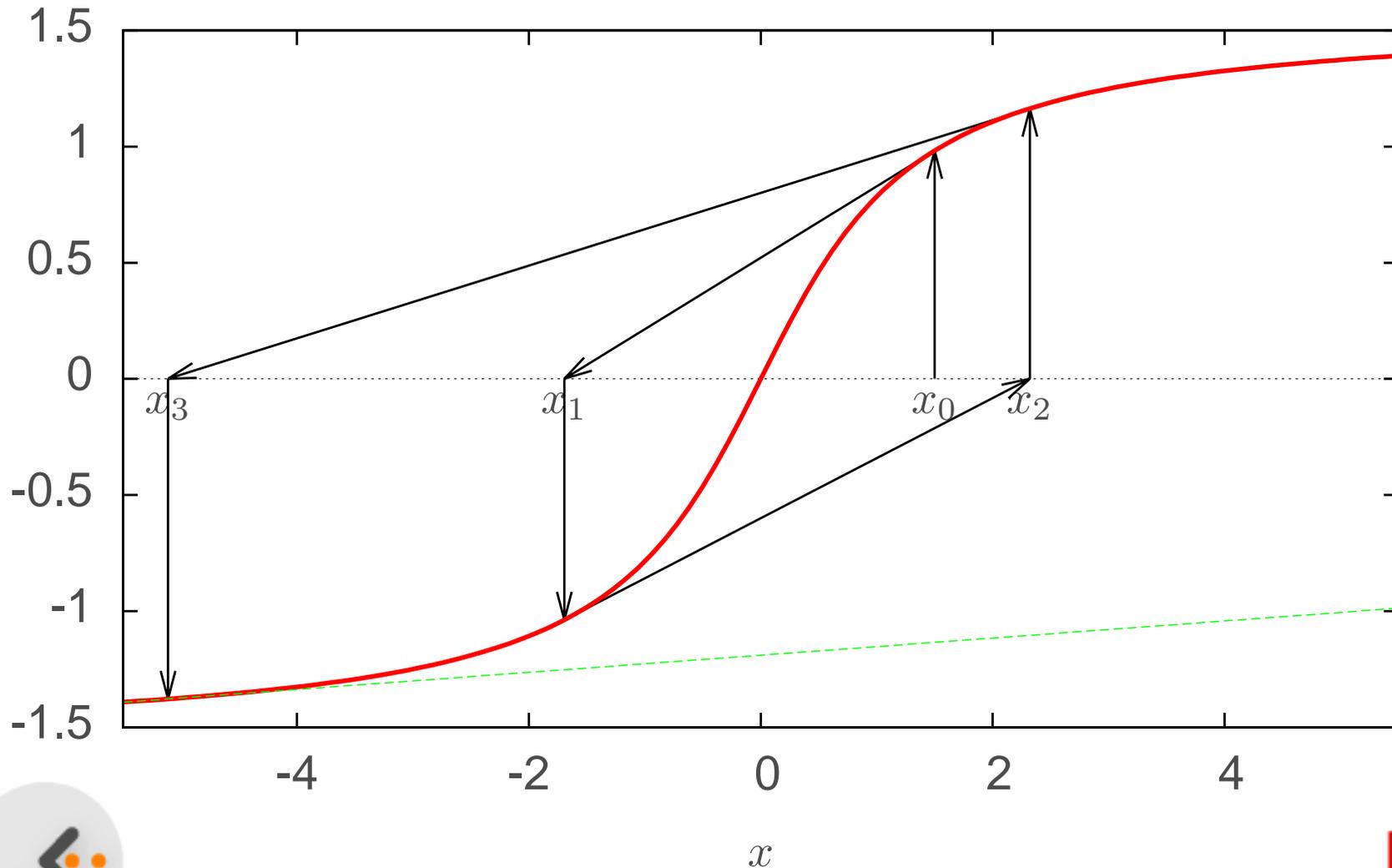


# Méthode de Newton — une variable

$$f(x) = \arctan x = 0, \quad x_0 = 1.5, \quad \varepsilon = 10^{-15}$$

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$f'(x_k)$
0	+1.500000000E+00	+9.82793723E-01	+3.07692308E-01
1	-1.69407960E+00	-1.03754636E+00	+2.58404230E-01
2	+2.32112696E+00	+1.16400204E+00	+1.56552578E-01
3	-5.11408784E+00	-1.37769453E+00	+3.68271300E-02
4	+3.22956839E+01	+1.53984233E+00	+9.57844131E-04
5	-1.57531695E+03	-1.57016153E+00	+4.02961851E-07
6	+3.89497601E+06	+1.57079607E+00	+6.59159364E-14
7	-2.38302890E+13	-1.57079633E+00	+1.76092712E-27
8	+8.92028016E+26	+1.57079633E+00	+1.25673298E-54
9	-1.24990460E+54	-1.57079633E+00	+6.40097701E-109
10	+2.45399464E+108	+1.57079633E+00	+1.66055315E-217

# Méthode de Newton — une variable



# Méthode de Newton — une variable

---

## Performance de la méthode de Newton

- Si la fonction n'est pas trop non-linéaire;
- Si la dérivée de  $f$  à la solution n'est pas trop proche de 0;
- Si  $x_0$  n'est pas trop éloigné de la racine;
- Alors la méthode de Newton converge très vite vers la solution.

# Méthode de Newton — une variable

---

**Erreur du modèle linéaire — une variable** Soit un intervalle ouvert  $X \subseteq \mathbb{R}$ , et une fonction  $f$  dont la dérivée est continue au sens de Lipschitz sur  $X$ , la constante de Lipschitz étant  $M$ . Alors, pour tout  $\hat{x}, x^+ \in X$ ,

$$|f(x^+) - m_{\hat{x}}(x^+)| \leq M \frac{(x^+ - \hat{x})^2}{2}.$$

(p. 196)

# Rappel

---

**Borne pour l'intégrale** Soit  $f : X \subset \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$ , où  $X$  est un ensemble ouvert convexe, et soient  $x$  et  $x + d$  dans  $X$ . Alors, si  $f$  est intégrable sur  $[x, x + d]$ ,

$$\begin{aligned} \left\| \int_0^1 f(x + td) d \, dt \right\| &\leq \int_0^1 \|f(x + td) d\| \, dt \\ &\leq \int_0^1 \|f(x + td)\| \|d\| \, dt \end{aligned}$$

où  $\|\cdot\|$  est une norme sur  $\mathbb{R}^{m \times n}$ .

(sans preuve)

# Méthode de Newton — une variable

---

**Convergence de la méthode de Newton — une variable** Soit un intervalle ouvert  $X \subseteq \mathbb{R}$ , et une fonction  $f$  dont la dérivée est continue au sens de Lipschitz sur  $X$ , la constante de Lipschitz étant  $M$ . Supposons qu'il existe  $\rho > 0$  tel que  $|f'(x)| \geq \rho \quad \forall x \in X$ . Supposons qu'il existe  $x^* \in X$  tel que  $f(x^*) = 0$ .

()

# Méthode de Newton — une variable

---

## Convergence de la méthode de Newton — une variable (suite)

Alors, il existe  $\eta > 0$  tel que, si  $|x_0 - x^*| < \eta$  avec  $x_0 \in X$ , la suite  $(x_k)_k$  définie par

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad k = 0, 1, \dots$$

est bien définie et converge vers  $x^*$ . De plus,  $|x_{k+1} - x^*| \leq \frac{M}{2\rho} |x_k - x^*|^2$ .

(p. 197)

# Méthode de Newton — une variable

---

- Fonction pas trop non-linéaire  $M$  petit
- Dérivée pas trop proche de 0  $|f'(x)| \geq \rho \quad \forall x \in X$ .
- $x_0$  n'est pas trop éloigné de la racine  $|x_0 - x^*| < \eta$ , avec

$$\eta = \min\left(r, \tau \frac{2\rho}{M}\right).$$

$M$  petit  $\Rightarrow \eta$  grand

# Méthode de Newton — une variable

---

- Convergence quadratique

$$|x_{k+1} - x^*| \leq \frac{M}{2\rho} |x_k - x^*|^2.$$

# Méthode de Newton — une variable

---

## Convergence $q$ -quadratique

Soit une suite  $(x_k)_k$  dans  $\mathbb{R}^n$  convergeant vers  $x^*$ . On dit que la suite converge  $q$ -quadratiquement vers  $x^*$  s'il existe  $c \geq 0$  et  $\hat{k} \in \mathbb{N}$  tels que

$$\|x_{k+1} - x^*\| \leq c \|x_k - x^*\|^2 \quad \forall k \geq \hat{k}.$$

# Méthode de Newton — $n$ variables

## Modèle linéaire d'une fonction à $n$ variables

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  une fonction différentiable. Le modèle linéaire de  $f$  en  $\hat{x}$  est une fonction  $m_{\hat{x}} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  définie par

$$m_{\hat{x}}(x) = f(\hat{x}) + \nabla f(\hat{x})^T (x - \hat{x}) = f(\hat{x}) + J(\hat{x})(x - \hat{x})$$

où  $\nabla f(\hat{x})$  est la matrice gradient de  $f$  en  $\hat{x}$  et  $J(\hat{x}) = \nabla f(\hat{x})^T$  la matrice Jacobienne.

# Méthode de Newton — $n$ variables

---

**Erreur du modèle linéaire —  $n$  variables** Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  une fonction différentiable sur un ensemble ouvert convexe  $X \subset \mathbb{R}^n$ , dont la matrice jacobienne est continue au sens de Lipschitz sur  $X$ , où  $M$  est la constante de Lipschitz. Alors, pour tout  $\hat{x}, x^+ \in X$ ,

$$\|f(x^+) - m_{\hat{x}}(x^+)\| \leq M \frac{\|x^+ - \hat{x}\|^2}{2}.$$

(p. 200)

# Algorithme : Méthode de Newton — $n$ variables

---

## Objectif

Trouver une approximation de la solution du système d'équations

$$f(x) = 0. \quad (1)$$

## Input

- La fonction  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ;
- La matrice jacobienne de la fonction  $J : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{n \times n}$ ;
- Une première approximation de la solution  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ ;
- La précision demandée  $\varepsilon \in \mathbb{R}, \varepsilon > 0$ .

## Output

Une approximation de la solution  $x^* \in \mathbb{R}^n$

# Algorithme : Méthode de Newton — $n$ variables

---

## Initialisation

$$k = 0$$

## Itérations

1. Calculer  $d_{k+1}$  solution de  $J(x_k)d_{k+1} = -f(x_k)$ .
2.  $x_{k+1} = x_k + d_{k+1}$ .
3.  $k = k + 1$ .

## Critère d'arrêt

Si  $\|f(x_k)\| \leq \varepsilon$ , alors  $x^* = x_k$ .

# Méthode de Newton — $n$ variables

$$\begin{aligned}(x_1 + 1)^2 + x_2^2 &= 2 \\ e^{x_1} + x_2^3 &= 2.\end{aligned}$$

$$f(x) = \begin{pmatrix} (x_1 + 1)^2 + x_2^2 - 2 \\ e^{x_1} + x_2^3 - 2 \end{pmatrix} \quad J(x) = \begin{pmatrix} 2(x_1 + 1) & 2x_2 \\ e^{x_1} & 3x_2^2 \end{pmatrix}$$

Si  $x_0 = (1 \ 1)^T$ , nous avons

$$f(x_0) = \begin{pmatrix} 3 \\ e - 1 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 3 \\ 1.7182 \end{pmatrix}, \quad J(x_0) = \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ e & 3 \end{pmatrix}$$

# Méthode de Newton — $n$ variables

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$\ f(x_k)\ $
0	1.00000000e+00	3.00000000e+00	3.45723768e+00
	1.00000000e+00	1.71828182e+00	
1	1.52359213e-01	7.56629795e-01	1.15470870e+00
	1.19528157e+00	8.72274931e-01	
2	-1.08376809e-02	5.19684443e-02	1.14042557e-01
	1.03611116e+00	1.01513475e-01	
3	-8.89664601e-04	1.29445248e-03	3.94232975e-03
	1.00153531e+00	3.72375572e-03	
4	-1.37008875e-06	3.13724882e-06	8.07998556e-06
	1.00000293e+00	7.44606181e-06	
5	-5.53838974e-12	1.05133679e-11	2.88316980e-11
	1.00000000e+00	2.68465250e-11	
6	-1.53209346e-16	-2.22044604e-16	2.22044604e-16
	1.00000000e+00	0.00000000e+00	

# Méthode de Newton — $n$ variables

---

**Convergence de la méthode de Newton —  $n$  variables** Soit un ensemble convexe ouvert  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ , et une fonction  $f : X \rightarrow \mathbb{R}^n$ . Supposons qu'il existe  $x^* \in X$ , une boule  $B(x^*, r)$  centrée en  $x^*$  de rayon  $r$ , et une constante  $\rho > 0$  tels que  $f(x^*) = 0$ ,  $B(x^*, r) \subset X$ ,  $J(x^*)$  est inversible,

$$\|J(x^*)^{-1}\| \leq \frac{1}{\rho},$$

et  $J$  est continue au sens de Lipschitz sur  $B(x^*, r)$ , la constante de Lipschitz étant  $M$ .

(suite...)

# Méthode de Newton — $n$ variables

## Convergence de la méthode de Newton — $n$ variables (suite)

Alors, il existe  $\eta > 0$  tel que si

$$x_0 \in B(x^*, \eta), \quad (2)$$

alors la suite  $(x_k)_k$  définie par

$$x_{k+1} = x_k - J(x_k)^{-1} f(x_k) \quad k = 0, 1, \dots \quad (3)$$

est bien définie et converge vers  $x^*$ . De plus,

$$\|x_{k+1} - x^*\| \leq \frac{M}{\rho} \|x_k - x^*\|^2. \quad (4)$$

(p. 204 )

# Exemple

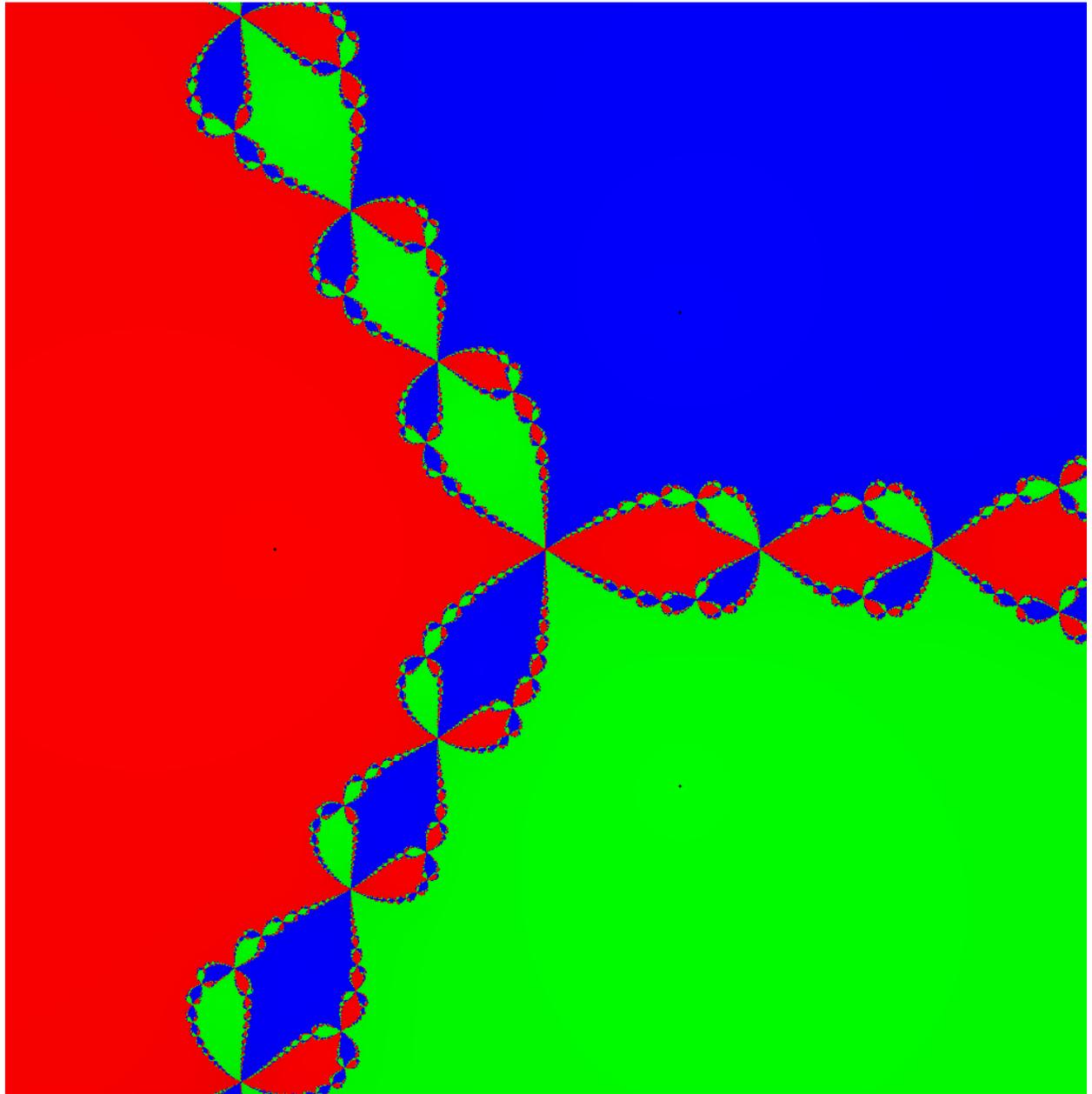
---

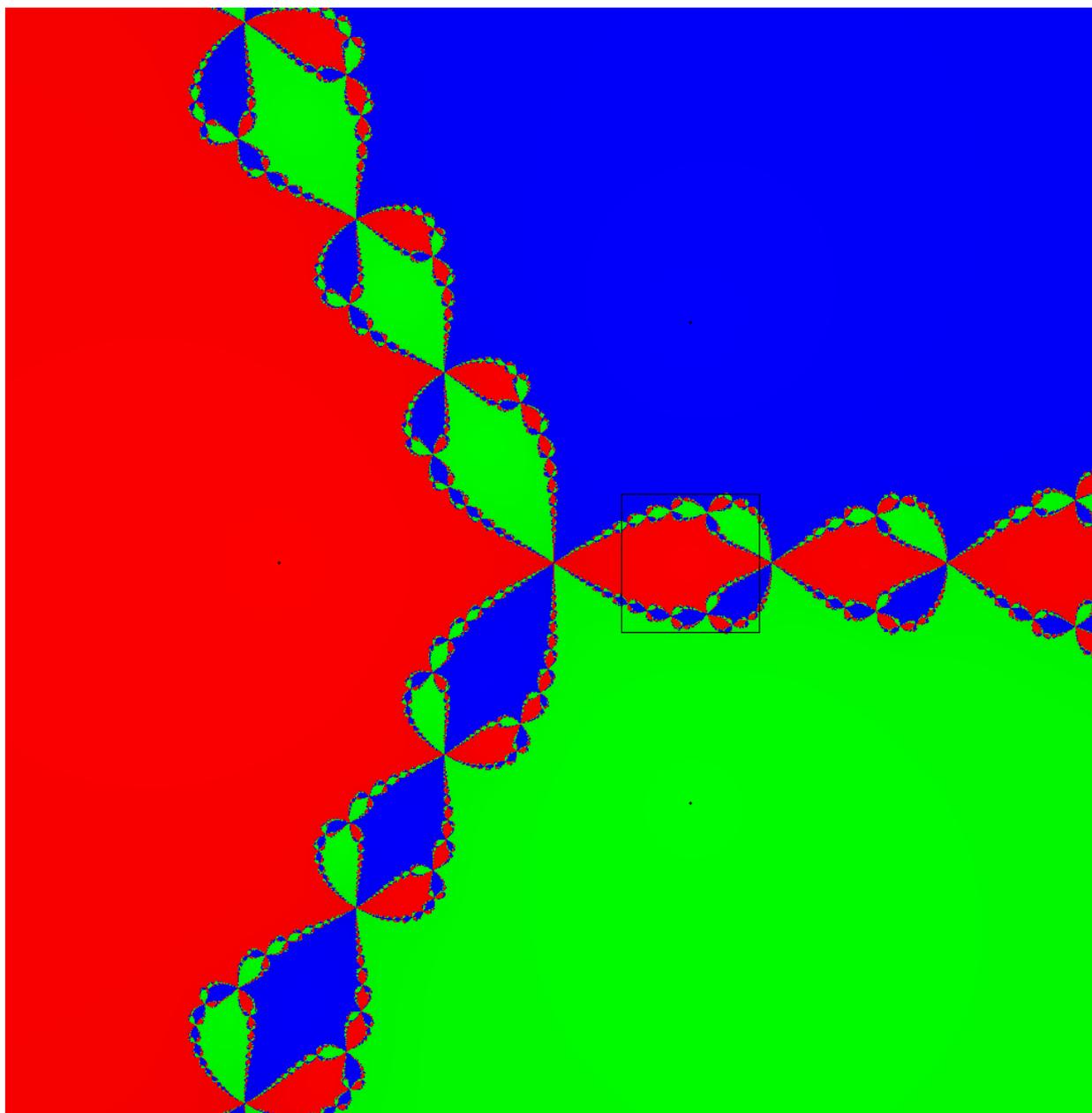
$$f(x, y) = \begin{pmatrix} x^3 - 3xy^2 - 1 \\ y^3 - 3x^2y \end{pmatrix} = 0$$

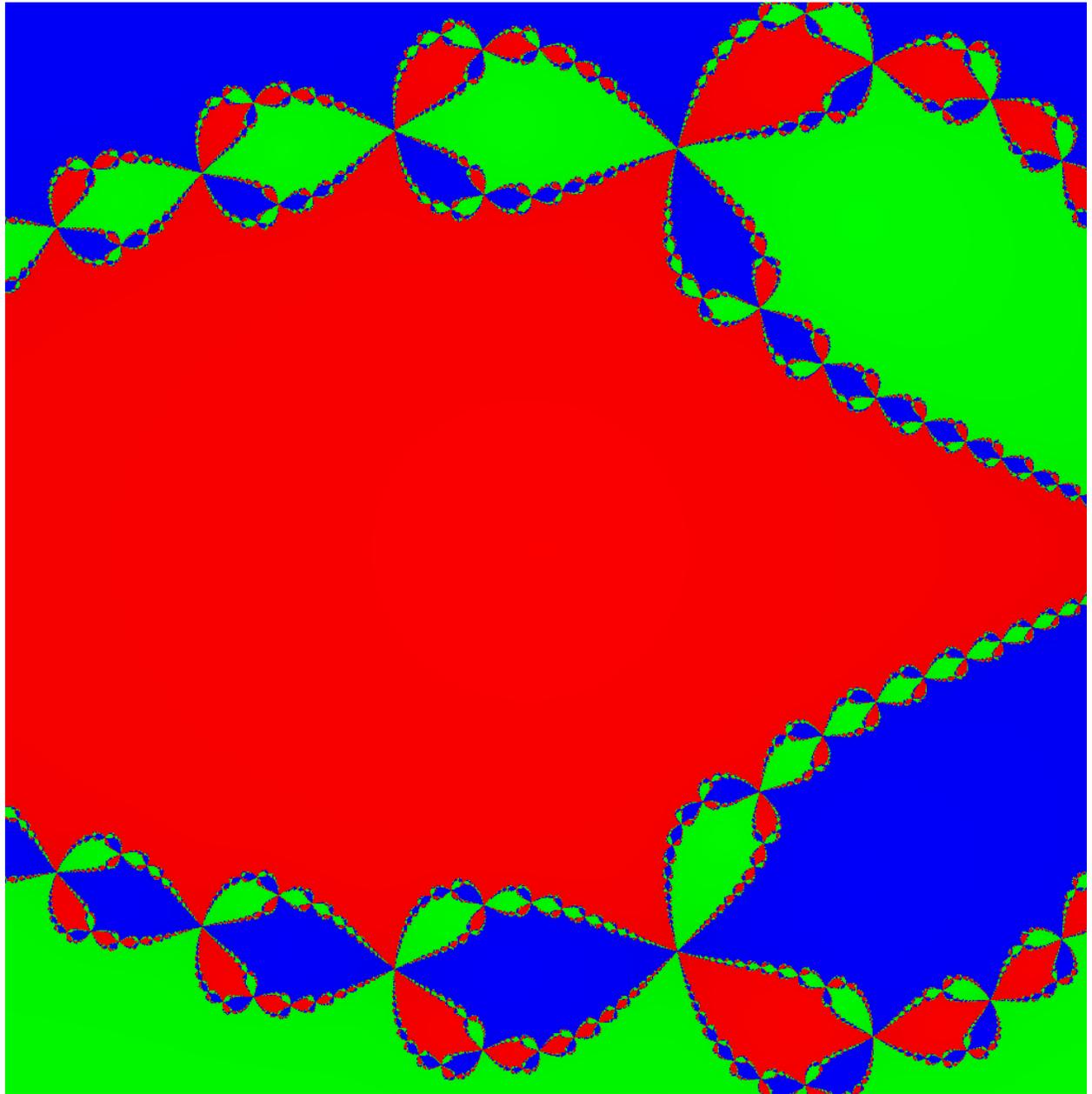
Solutions :

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix}$$

En fonction du point de départ, la méthode de Newton converge vers une racine ou l'autre







# Méthode de Newton — $n$ variables

---

Inconvénients de la méthode de Newton :

- Importance du point de départ. Solution : techniques de globalisation (seront vues dans le cadre de l'optimisation)
- Nécessite le calcul de la matrice des dérivées. Solution : méthodes quasi-Newton (pas vues dans ce cours).