

## Chapitre 8 : Résumé

# Introduction à l'analyse numérique

Prof. Marco Picasso



## Search MOOC



## Video



## Chap 8 - Résumé

$$\bar{x} \text{ tq } f(\bar{x}) = 0$$

$$\bar{x} \text{ tq } \bar{x} = g(\bar{x})$$

$$x_{n+1} = g(x_n) \text{ car si } |g'(\bar{x})| < 1 \text{ et } x_0 \text{ suff. proche de } \bar{x}$$

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

$$\text{car si } x_0 \text{ suff. proche de } \bar{x}, \text{ rapidement si } f'(\bar{x}) \neq 0$$

$$\bar{x} \text{ tq } f(\bar{x}) = \vec{0}$$

$$Df(\bar{x}^n)(\bar{x}^n - \bar{x}^{n+1}) = f(\bar{x}^n)$$



Notes

Donc voilà le résumé du chapitre 8. Nous avons d'abord considéré le cas du 0 d'une fonction  $f$ , donc je cherche  $\bar{x}$  tel que  $\bar{x} = 0$ . Nous avons écrit ce problème sous forme de point fixe,  $\bar{x}$ , toujours le même  $\bar{x}$ , tel que cette fois-ci  $\bar{x} = g$  de  $\bar{x}$  et nous avons utilisé la méthode de point fixe :  $x_{n+1} = g(x_n)$ . Nous avons démontré que cette méthode convergeait si  $|g'(\bar{x})|$  est plus petit que 1, et si le point de départ  $x_0$  est suffisamment proche de  $\bar{x}$ . Donc nous ne pouvons pas nous affranchir de cette deuxième condition, donc cette condition est restrictive, nous ne connaissons pas  $\bar{x}$ , mais nous savons que nous devons partir suffisamment proche de ce  $\bar{x}$ , que nous ne connaissons pas. Par contre, nous allons nous affranchir de cette condition :  $|g'(\bar{x})|$  est plus petit que 1. C'est la méthode de Newton.  $x_{n+1} = x_n - (f(x_n) / f'(x_n))$ . Donc nous avons démontré que cette méthode convergeait, si le point de départ était suffisamment proche de  $\bar{x}$ , cette condition reste. Et de plus, nous avons démontré qu'elle convergeait très rapidement si la dérivée au point  $\bar{x}$  était différente de 0.

Summary



## Chap 8 - Résumé

$$\bar{x} \text{ tq } f(\bar{x}) = 0 \quad \bar{x} \text{ tq } \bar{x} = g(\bar{x}) \quad x_{n+1} = g(x_n) \text{ car si } |g'(\bar{x})| < 1 \text{ et } x_0 \text{ suff. proche de } \bar{x}$$

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \text{ car si } x_0 \text{ suff. proche de } \bar{x}, \text{ rapidement si } f'(\bar{x}) \neq 0$$

$$\bar{x} \text{ tq } \vec{f}(\bar{x}) = \vec{0}$$

$$D\vec{f}(\bar{x}^n)(\bar{x}^n - \bar{x}^{n+1}) = \vec{f}(\bar{x}^n)$$



Nous avons ensuite étendu cette méthode au cas d'un système d'équations non linéaires  $x$  barre vecteur tel que  $f$  vecteur de  $x$  vecteur = 0 vecteur et la méthode de Newton s'écrivait sous la forme suivante : la *matrice Jacobienne*, la matrice de toutes les dérivées, qui est connue si  $x_n$  est connue, fois le vecteur  $x_n - x_{n+1}$ , donc ici  $x_{n+1}$  est inconnu =  $f(x_n)$ , qui est connue dès que  $x_n$  est connue. Donc nous avons ici un système linéaire à résoudre, *matrice fois vecteur inconnu = second membre qui est connu*, de manière à obtenir  $x_{n+1}$  en fonction de  $x_n$ . Et donc pour résoudre un système non linéaire, il faut résoudre une succession de systèmes linéaires.

Notes

Summary



1m 15s