

Analyse Numerique

David Wiedemann

Table des matières

1	Representation de nombres en arithmetique finie	3
1.1	Representation des nombres dans les ordinateurs	3
1.2	Approximation de \mathbb{R} dans $\mathcal{F}(2, 53, -1021, 1024)$	3
1.3	Operations dans \mathcal{F}	4
1.4	Parenthese sur le concept de stabilite	4
2	Integration Numerique	4
2.1	Formules d'integration de Newton-Cotes	5
2.2	Formules de quadrature d'ordre optimal	8
2.3	Noeuds d'integration optimaux : Formule de Gauss	9
2.4	Etude d'erreur des formules de quadrature	11
3	Interpolation de fonctions	12
3.1	Polynomes de Lagrange	12

List of Theorems

2	Proposition	3
1	Definition	4
2	Definition (Formule de Quadrature)	5
3	Definition	6
4	Theorème	6
7	Theorème (Thm. fondamental de la theorie de l'integration) . . .	8
8	Lemme	9
4	Definition (Polynomes de Legendre)	9
9	Theorème (Forme des polynomes de Legendre)	9
10	Theorème	10
11	Lemme	10
5	Definition	10
12	Theorème (Erreurs dans les formules de quadrature)	11
13	Theorème (Theoreme de Weierstrass)	12

6	Definition	12
14	Proposition	13
16	Theorème (Representation de l'erreur)	13

Lecture 1: Representation de nombres en arithmetique finie

Thu 03 Mar

1 Representation de nombres en arithmetique finie

Notons $\mathcal{F}(\beta, t, L, U)$ l'ensemble des nombres representables sous la forme $(-1)^s(0, \alpha_1 \dots \alpha_t)_\beta \beta^e$ ou e est l'exposant, $L \leq e \leq U, 0 \leq \alpha_i < \beta, \alpha_1, \dots, \alpha_t$ est la mantisse et s le signe.

Cette representation est la representation floating point.

1.1 Representation des nombres dans les ordinateurs

On appelle les nombres en double precision l'ensemble

$$\mathcal{F}(2, 53, -1021, 1024)$$

Bien que les valeurs maximales et minimales sont tres grandes ($2 \cdot 10^{-308}$ et $2 \cdot 10^{308}$), mais on en saute beaucoup.

Tous les nombres dans \mathcal{F} sont de la forme $\frac{p}{2^n}, p \in \mathbb{N}$.

On regarde la distance entre deux nombres consecutifs de \mathcal{F} .

Pour un exposant fixe, $[2^p, 2^{p+1}]$, le premier nombre apres 2^p est

$$(0.10 \dots 01)2^{p+1} = 2^p + 2^{p+1-t}$$

Donc dans ce cas, on a que le spacing est donne par 2^{p-52} .

Remarque

Si on a que des entiers dans un intervalle $[\beta^p, \beta^{p+1}]$, alors $\beta^{p+1-t} = 1$.

1.2 Approximation de \mathbb{R} dans $\mathcal{F}(2, 53, -1021, 1024)$

Soit $x \in \mathbb{R}$, on appelle $fl(x) \in \mathcal{F}(2, 53, -1021, 1024)$.

Notons $x = (-1)^s(0, \alpha_1 \dots \alpha_{t-1} \alpha_t \alpha_{t+1} \dots)_\beta \beta^e$, on definit alors

$$fl(x) = (-1)^s(0, \alpha_1 \dots \alpha_{t-1} \tilde{\alpha}_t)_\beta \beta^e$$

on fait l'hypothese ici que au moins un des α_i est non nul.

On veut borner $|x - fl(x)| \leq \frac{1}{2} \text{spacing} = \frac{1}{2} \beta^{e-t}$.

Bien que l'erreur absolue est, en principe, grande, l'erreur relative sera bornee, on a en effet

$$\frac{|x - fl(x)|}{|x|} \leq \frac{1}{2} \beta^{e-t} \frac{1}{|x|} \leq \frac{1}{2} \beta^{1-t} (\simeq 10^{-16} \text{ dans notre systeme})$$

On appelle cette erreur la "machine precision" et on la note u

Proposition 2

On peut egalement ecrire que

$$x \in \mathbb{R} \quad fl(x) = x(1 + \epsilon), |\epsilon| \leq u$$

1.3 Operations dans \mathcal{F}

Soit $x, y \in \mathbb{R}$, $x + y \mapsto fl[fl(x) + fl(y)]$, qu'elle est l'erreur relative commise ?

$$\frac{|fl[fl(x) + fl(y)] - (x + y)|}{|x + y|}$$

En utilisant la proposition ci-dessus, notons $fl(x) = x(1 + \epsilon_1)$, $fl(y) = y(1 + \epsilon_2)$, on a alors

$$\begin{aligned} |(x(1+\epsilon_1)+y(1+\epsilon_2))(1+\epsilon_3)-(x+y)| \cdot \frac{1}{|x+y|} &\leq \frac{x\epsilon_1 + y\epsilon_2 + \epsilon_3(x+y) - (x+y)}{|x+y|} + \text{petit} \\ &\leq \left(\frac{|x|}{|x+y|} + \frac{|y|}{|x+y|} + 1 \right) u \end{aligned}$$

On remarque que si $x > 0, y < 0$, il est possible de commettre une erreur tres grande.

On dit que la soustraction est une operation instable.

1.4 Parenthese sur le concept de stabilite

On veut resoudre $y = G(x)$.

Definition 1

La resolution de $y = G(x)$ est stable si une petite perturbation de x correspond a une petite perturbation de y , ie.

$$y + \delta y = G(x + \delta x)$$

On appelle alors le conditionnement absolu du probleme

$$\kappa_{abs} = \sup_{\delta x} \frac{\|\delta y\|}{\|\delta x\|}$$

Et on appelle perturbation relative du probleme

$$\kappa_{rel} = \sup_{\delta x} \frac{\|\delta y\| / \|y\|}{\|\delta x\| / \|x\|}$$

Lecture 2: Integration Numerique

Thu 10 Mar

2 Integration Numerique

On veut construire des algorithmes pour calculer de maniere approchee $\int_a^b f(x)dx$

2.1 Formules d'intégration de Newton-Cotes

On écrit

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{i=0}^{N-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x)dx$$

Chacun des termes de la somme se réécrit comme

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x)dx = \int_0^1 f(x_i + th_i)h_i dt$$

Et on trouve

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{i=1}^{N-1} h_i \int_0^1 f(x_i + th_i)dt$$

Ainsi, il suffit de trouver un algorithme pour calculer des intégrales de la forme $\int_0^1 g(t)dt$. La manière la plus naïve pour approximer cette intégrale serait de prendre $\int_0^1 g(t)dt \approx g(\frac{1}{2})$, et on note $Q_1^{nc}(g) = g(\frac{1}{2})$.

Une manière moins naïve de faire est d'approcher g par une fonction linéaire et de prendre l'approximation

$$\int_0^1 g(t)dt \approx \frac{1}{2} (g(0) + g(1)) = Q_2^{nc}(g) \text{ (formule de Newton-Cote a deux noeuds)}$$

ou encore

$$\int_0^1 \approx \frac{1}{6} (g(0) + 4g(\frac{1}{2}) + g(1)) = Q_3^{nc}(g) \text{ (formule de cote a trois noeuds ou formule de Simpson)}$$

De manière générale, on appelle formule de Newton-Cotes à S noeuds

$$\int_0^1 g(t)dt \approx \int_0^1 p(t)dt$$

où $p(t)$ est le polynôme de degré $s - 1$ passant par les points $(c_i, g(c_i))$, où $0 \leq c_1 \leq \dots \leq c_{s-1} < c_s \leq 1$.

Ainsi, de manière générale

$$Q_S^{nc}(g) = \sum_{i=1}^s b_i g(c_i)$$

où b_i sont les poids des formules de N.C.

On veut donc essayer de trouver des formules qui donnent les poids de l'intégration de Newton-Cotes.

Definition 2 (Formule de Quadrature)

Une formule de quadrature $Q_s(f)$ est donnée par n'importe quelle en-

semble de couples $(\{b_i\}_{i=1}^s, \{c_i\}_{i=1}^s) :$

$$Q_s(f) = \sum_{i=1}^N b_i f(c_i)$$

Definition 3

$Q_s(\cdot)$ est d'ordre s quand elle est exacte sur tout polynôme de degré $\leq s-1$

Remarque

Par définition les formules Q_s^{nc} sont d'ordre s .

Theorème 4

Etant donné s noeuds distincts $\{c_i\}_{i=1}^N$, la formule donnée par $(\{b_i\}, \{c_i\})$ est d'ordre s si et seulement si les poids vérifient

$$\sum_{i=1}^s c_i^{q-1} b_i = \frac{1}{q} \quad \forall q = 1, \dots, s$$

Preuve

Supposons que Q est d'ordre s , alors prenons

$$p(t) = t^q \quad q = 1 \dots s$$

On écrit

$$\int_0^1 p(t) dt = \int_0^1 t^{q-1} dt = \frac{1}{q}$$

d'autre part

$$\sum_{i=1}^s b_i p(c_i) = \sum_{i=1}^s b_i p(c_i) = \sum_{i=1}^s b_i c_i^{q-1}$$

Dans l'autre sens, si $\sum_{i=1}^s c_i^{q-1} b_i = \frac{1}{q}$, alors la formule est exacte sur tout monôme (par le raisonnement ci-dessus), par linéarité, elle sera donc exacte sur n'importe quel polynôme. \square

On montre maintenant qu'en fait les poids b_i sont uniques étant donné les c_i , en effet, étant donné le théorème ci-dessus, on a

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots & c_s \\ c_1^2 & c_2^2 & c_3^2 & \dots & c_s^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_1^{s-1} & c_2^{s-1} & c_3^{s-1} & \dots & c_s^{s-1} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \vdots \\ \frac{1}{s} \end{pmatrix}$$

Ainsi, soit la matrice A ci-dessus est inversible, alors il y a un seul choix de poids pour la formule de N.C.

Par un théorème d'algèbre linéaire, la matrice est inversible. En appliquant donc ceci à une fonction f générale, on trouve

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &= \sum_{j=0}^{N-1} \int_{x_j}^{x_{j+1}} f(x) dx = \sum_{j=0}^{N-1} h_j \int_0^1 f(x_j + th_j) dt \\ &= \sum_{j=0}^{N-1} h_j Q_s^{nc}(f(x_j + th_j)) = \sum_{j=0}^{N-1} h_j \sum_{i=1}^s b_i f(x_j + c_i h_j) \end{aligned}$$

Remarque

Pour les noeuds c_i fixes, il existe un seul choix de poids qui garantit que Q_s est d'ordre s .

Quel est le choix optimal des noeuds ?

- **Choix 1** Choisir des noeuds équidistants.

Ce choix rend le calcul instable en arithmétique finie.

En effet, supposons qu'on veut intégrer $f(x) > 0$, on aura $\sum_{i=1}^s f(ih)b_i$.

Alors les poids oscillent fortement.

- **Choix 2** On cherche à comprendre où placer les noeuds pour maximiser l'ordre de la formule.

Exemple

On considère à nouveau la formule de Simpson

$$Q_3^{nc}(g) = \frac{1}{6} \left[g(0) + 4g\left(\frac{1}{2}\right) + g(1) \right]$$

Ainsi, pour $c_i = 0, \frac{1}{2}, 1$ on a les poids $b_i = \frac{1}{6}, \frac{2}{3}, \frac{1}{6}$. Est-ce que cette formule est d'ordre 4 ?

$$\int_0^1 t^3 dt = \frac{1}{4} = \sum_i b_i c_i^3 = \frac{1}{4} \text{ (en substituant les valeurs)}$$

Est-elle aussi d'ordre 5 ?

$$\int_0^1 t^4 dt = \frac{1}{5} = \sum_i b_i c_i^4 = \frac{2}{3} \frac{1}{16} + \frac{1}{6} \neq \frac{1}{5}$$

2.2 Formules de quadrature d'ordre optimal

On veut donc choisir des noeuds c_1, \dots, c_s pour maximiser l'ordre de la formule de quadrature

Theorème 7 (Thm. fondamental de la theorie de l'integration)

Soit $(\{b_i\}, \{c_i\})$ une formule de quadrature d'ordre s , $Q_s(\cdot)$.

Soit $M(t) = (t - c_1)(t - c_2) \dots (t - c_s)$, alors la formule $Q_s(\cdot)$ est d'ordre $p \geq s + m$ si et seulement si

$$\int_0^1 M(t)g(t) dt = 0$$

Preuve

Soit $f(t)$ un polynome de degre $s + m - 1$, prenons $r(t)$ un polynome de degre $s - 1$ passant par les points $(c_i, f(c_i))$.

Alors $f(t) - r(t)$ est un polynome de degre $s + m - 1$ est un polynome s'annulant sur tous les noeuds.

Ainsi

$$f(t) - r(t) = M(t)g_f(t) \text{ avec } \deg g_f \leq m - 1$$

\Leftarrow

Supposons que $\int_0^1 M(t)g(t) dt = 0 \forall$ polynome $g(t) : \deg g \leq m - 1$.

On demontre que la formule est d'ordre $s + m - 1$.

Soit f un polynome $\deg f \leq s + m - 1$, on peut donc ecrire

$$f(t) = r(t) + \underbrace{\int_0^1 M(t)g_f(t) dt}_{=0}$$

De meme, on a que

$$Q_s(f) = \sum_{i=1}^s b_i f(c_i) = \sum_{i=1}^s b_i \left[r(c_i) + \underbrace{M(c_i)g_f(c_i)}_{=0} \right] = \int_0^1 r(t) dt$$

Et donc la formule est exacte

\Rightarrow

Supposons que la formule est d'ordre $s + m$, demontrons que $\int_0^1 M(t)g(t) dt = 0 \forall g, \deg g \leq m - 1$, ainsi

$$\int_0^1 M(t)g(t) dt = \sum_{i=1}^s b_i M(c_i)g(c_i) = 0$$

□

Lecture 3: Integration Numerique

Thu 17 Mar

Lemme 8

Si une formule à s noeuds est d'ordre p , alors $p \leq 2s$

Preuve

Supposons que $p = 2s + 1$, si Q_s est d'ordre $2s + 1$, par le theoreme fondamental, ceci implique que

$$\int_0^1 M(t)g(t) dt = 0 \quad \forall g(t) : \deg g \leq s$$

Ainsi, en particulier pour $g(t) = M(t)$ on a

$$\int_0^1 M(t)^2 dt = 0$$

□

et donc $M(t) = 0$

On se demande maintenant si on peut trouver la valeur des noeuds de maniere facile ?

2.3 Noeuds d'integration optimaux : Formule de Gauss

Definition 4 (Polynomes de Legendre)

On considere la suite de polynomes $\{p_k\}_{k=0,\dots,n}$, avec $\deg p_k = k$ et $\int_{-1}^1 p_k(x) \cdot g(x) dx = 0 \quad \forall g(x) \deg g \leq k-1$

Theorème 9 (Forme des polynomes de Legendre)

Les polynomes de Legendre ont la forme

$$p_k(x) = \frac{1}{2^k k!} \frac{d^k}{dx^k} [(x^2 - 1)^k]$$

Preuve

On veut montrer que

$$\int_{-1}^1 p_k(x)g(x)dx = 0 \quad \forall g \quad \deg g \leq k-1$$

$$\int_{-1}^1 \frac{d^k}{dx^k} [(x^2 - 1)^k] g(x) dx = - \int_{-1}^1 \frac{d^k}{dx^{k-1}} [(x^2 - 1)^k] \frac{d}{dx} g(x) dx \left[\frac{d^{k-1}}{dx^{k-1}} [(x^2 - 1)^k] \cdot g \right]_{-1}^1$$

$$= (-1)^k \int_{-1}^1 (x^2 \ominus 1)^k \underbrace{\frac{d^k}{dx^k} g(x)}_{=0}$$

Theorème 10

Toutes les racines de P_k sont reelles, distinctes et dans l'intervalle $(-1, 1)$.

Preuve

Par l'absurde supposons qu'il y a τ_1, \dots, τ_r racines distinctes de $p_k(x)$ dans l'intervalle $(-1, 1)$, $r < k$. Ainsi $g(x) = (x - \tau_1) \dots (x - \tau_r)$ $\deg g \leq k - 1$

Par hypothese, on a donc

$$\int_{-1}^1 p_k(x)g(x) = \int_{-1}^1 qg^2$$

Or q ne change pas de signe, donc l'integrale ne peut pas etre nulle. \square

Lemme 11

Les polynomes de Legendre se calculent par

$$(k+1)P_{k+1} = (2k+1)xP_k - kP_{k-1}$$

On cherchait c_1, \dots, c_s tel que $\deg M = s$ et tel que

$$\int_0^1 M(t)g(t) = 0 \forall g : \deg g \leq s-1$$

Choisissons donc

$$M(t) = P_s(2t-1)$$

En effet

$$\int_0^1 M(t)g(t)dt = \int_{-1}^1 P_s(x)g\left(\frac{x}{2}+1\right)\frac{1}{2}dx$$

On a que $P_s(2t-1)$ a aussi s racines distinctes dans l'intervalle $(0, 1)$.

Ces racines sont les deux d'integration optimaux.

Definition 5

La formule de quadrature $(\{b_i\}, \{c_i\})$ avec c_i choisis comme racines de $P_s(2t-1)$ et b_i les poids corresponndants s'appelle formule de quadrature de Gauss.

2.4 Etude d'erreur des formules de quadrature

Theorème 12 (Erreurs dans les formules de quadrature)

Soit $f \in C^r([a, b])$, $r \geq p$.

Soit $Q_s(\cdot)$ une formule de quadrature d'ordre p .

$$I_n(f) = \sum_{j=0}^{n-1} h_j \sum_{i=1}^s b_i f(x_j + c_i h_j)$$

On a alors que

$$\left| \int_a^b f(x) dx - I_n(f) \right| \leq C \frac{h^p}{p!} \max_{x \in [a, b]} |f^{(p)}(x)|$$

ou $h = \max_j h_j$ et C ne depend ni de f , ni de p ni de h , mais depend de

$$\frac{\max h_i}{\min h_i}$$

Preuve

Dans cette demonstration, C indiquera une constante generique qui ne depend pas de h, f, p .

On definit

$$E_n(f) = \left| \sum_{j=0}^{h-1} \int_0^1 f(x_j + h_j t) dt - \sum_{i=1}^s b_i f(x_j + h_j c_i) \right|$$

Posons $g(t) = f(x_j + h_j t)$ et

$$E_h^j(f) = \left| \int_0^1 g(t) dt - \sum_{i=1}^s b_i g(c_i) \right| (= E(g))$$

Supposons d'abord que $g(x)$ est une fonction entiere, alors

$$g(t) = \sum_{r=0}^{p-1} \frac{g^{(r)}(0)}{r!} t^r + \sum_{r \geq p} \frac{g^{(r)}(0)}{r!} t^r$$

La formule de quadrature est exacte sur la premiere partie, ainsi

$$\begin{aligned} E(g) &= \left| \int_0^1 \sum_{r \geq p} \frac{g^{(r)}(0)}{r!} t^r - \sum_{r \geq p} \sum_{i=1}^s b_i \frac{g^{(r)}(0)}{r!} c_i^r \right| \\ &= \left| \sum_{r \geq p} \frac{g^{(r)}(0)}{r!} \underbrace{\left[\frac{1}{r+1} - \sum_{i=1}^s b_i c_i^r \right]}_{=C_r} \right| \end{aligned}$$

$$= c_p \frac{g^{(p)}(0)}{p!} + \text{"reste"}$$

On a

$$g^p(0) = (f(x_j + th_j)^{(p)})|_{t=0} = h_j^p \cdot f^{(p)}(x_j)$$

On peut aussi montrer que

$$c_p = \left| \frac{1}{p+1} - \sum b_i c_i^p \right| \leq 2$$

$$\text{Ainsi } E_n^j(f) \leq 2 \frac{1}{p!} h_j^p |f^{(p)}(x_j)|$$

□

Lecture 4: Interpolation de fonctions

Thu 24 Mar

3 Interpolation de fonctions

3.1 Polynomes de Lagrange

On considère le problème d'interpolation à l'aide de polynômes.

Theorème 13 (Theoreme de Weierstrass)

Soit $f \in C^0([a, b])$ alors il existe un polynome p_n de degré n qui vérifie

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \|f - p_n\| = 0$$

Pour la norme L^∞ .

Étant donné $f(x_0), \dots, f(x_n)$, on cherche un polynôme de degré n qui approche $f(x)$.

Définition 6

Étant donné une partition de $[a, b]$ x_0, \dots, x_n .

On appelle $\{l_i(x)\}$ les polynômes de Lagrange, les polynômes $l_i(x)$ tels que

$$l_i(x_j) = \delta_{ij}, l_i \in \mathbb{P}_n$$

En général, on a

$$l_i(x) = \frac{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x - x_j)}{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j)}$$

Ainsi, on peut considérer

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i) l_i(x)$$

comme polynome interpolant et on remarque que $p_n(x_j) = f(x_j)$.
On se demande donc maintenant pour $f \in C^k([a, b])$, $k > 0$ si on peut borner $\|f - p_n\|$ par une quantité dépendant de n .

Proposition 14

Etant donné une partition x_i .

Soit $d_n(x)$ une fonction de classe $C^n([a, b])$ tel que $d_n(x_i) = 0 \forall x_i$ de la partition.

Alors $\exists \xi \in (x_0, x_n)$ tel que $d_n^{(n)}(\xi) = 0$

Remarque

Si f est régulière, alors $f(x) - p_n(x)$ est régulière et $f(x_i) - p_n(x_i) = 0$

Preuve

On doit appliquer le théorème de Rolle n fois.

En effet, on a $d_n(x_0) = d_n(x_1) = 0$ et donc $\exists y_0$ tel que $d'(y_0) = 0$ et de manière générale, on a

$$d_n(x_i) = d_n(x_{i+1}) = 0 \implies \exists y_i \text{ tel que } d'(y_i) = 0$$

On réapplique le théorème de Rolle à y_1, \dots, y_n

□

Théorème 16 (Représentation de l'erreur)

Soit $f \in C^{n+1}([a, b])$ et soit p_n le polynôme d'interpolation de f sur la partition (x_0, \dots, x_n) alors $\forall x \in [a, b] \exists \xi \in (a, b)$:

$$f(x) - p_n(x) = f^{(n+1)}(\xi) \cdot \pi_n(x)$$

$$\text{ou } \pi_n(x) = \frac{1}{(n+1)!} (x - x_0) \dots (x - x_n)$$

Preuve

On va démontrer le résultat pour tout point $x \in [a, b]$.

Si $x = x_i$, alors $f(x_i) - p_n(x_i) = f^{(n+1)}(\xi) \cdot 0$ ce qui est toujours vrai.

Donc, si $x \neq x_i$, alors $\pi_n(\bar{x}) \neq 0$.

Donc $\exists \eta \in \mathbb{R} : f(x) - p_n(x) = \eta \pi_n(x)$.

On peut donc prendre $d_{n+1}(x) = f(x) - p_n(x) - \eta \pi_n(x)$, alors d_{n+1} s'annule sur les x_i et sur \bar{x} .

On peut donc appliquer la proposition d'avant à d_{n+1} ,

$$\exists \xi : d_{n+1}^{(n+1)}(\xi) = 0$$

Ainsi

$$d_{n+1}^{(n+1)} = f^{(n+1)}(x) - 0 - \eta \underbrace{\frac{d^{(n+1)}}{dx^{n+1}} \pi_n}_{=1}$$

□

Et donc il existe ξ tel que $f^{(n+1)}(\xi) - \eta = 0$

On va essayer d'utiliser la representation de l'erreur pour trouver une estimation de l'erreur

En effet

$$\|f(x) - p_n(x)\| = \max_{x \in [a, b]} \left\| f^{(n+1)}(\xi) \pi_n(x) \right\| \leq \left\| f^{(n+1)}(x) \right\| \|\pi_n\|$$

On a

$$\|\pi_n\| = \left\| \frac{1}{(n+1)!} (x - x_0) \dots (x - x_{n-1}) \right\| \leq \frac{1}{(n+1)!} (b - a)^{n+1}$$

Ainsi

$$\|f - p_n\| \leq \frac{1}{4} \frac{1}{(n+1)!} (b - a)^{n+1} \left\| f^{(n+1)} \right\|$$

Pour quelle classe de fonctions puis-je donc deduire que $\lim_{n \rightarrow +\infty} \|f - p_n\| = 0$?

Clairement $f(x) = \frac{1}{1+x^2}$ n'appartient pas a cette classe.