

Approximation au sens des moindres carrés

Grégory Vial

5 mars 2003

Une manière simple d'approcher une fonction f par une suite de polynômes p_n sur un intervalle I est d'utiliser l'interpolation de Lagrange. Cependant, il n'y a pas nécessairement convergence de la suite (p_n) vers la fonction d'origine quand le degré des polynômes tend vers l'infini (c'est ce que l'on nomme le *phénomène de Runge*, voir [2]). Une solution consiste à fixer le degré et à effectuer une interpolation par morceaux (il y a alors convergence de (p_n) vers f quand la taille des sous-intervalles tend vers 0).

Il arrive cependant qu'on préfère utiliser une représentation sur l'intervalle I tout entier. On adopte alors un point de vue différent de l'interpolation : plutôt que d'imposer que p_n et f coïncident en certains nœuds, on demande qu'ils soient proches d'une manière plus globale. Précisément, soit f une fonction continue sur l'intervalle I , on s'intéressera aux deux cas suivants.

Exemple 1. On recherche un polynôme p_n de degré inférieur ou égal à n tel que la quantité

$$\int_I |f(x) - p_n(x)|^2 dx \quad \text{soit minimale.}$$

Exemple 2. On recherche un polynôme p_n de degré inférieur ou égal à n tel que la quantité

$$\sum_{i=0}^N |f(x_i) - p_n(x_i)|^2 \quad \text{soit minimale,}$$

où $(x_i)_{0 \leq i \leq N}$ est une subdivision de I et $N \geq n$.

Point de vue théorique

Soit F un espace vectoriel muni d'une forme bilinéaire symétrique positive $\langle \cdot, \cdot \rangle$; la semi-norme associée est notée $\|\cdot\|$. On considère \mathbb{P} un sous-espace de F de dimension finie et on suppose que $\|\cdot\|$ est une norme sur \mathbb{P} .

Pour $f \in F$, on recherche $p \in \mathbb{P}$ tel que la quantité $\|f - p\|$ soit minimale. Les deux exemples cités plus haut rentrent dans ce cadre :

Exemple 1. $F = \mathcal{C}(I, \mathbb{R})$, $\mathbb{P} = \mathbb{R}_n[X]$ et $\langle f, g \rangle_c = \int_I f(x)g(x) dx$.

Exemple 2. $F = \mathcal{C}(I, \mathbb{R})$, $\mathbb{P} = \mathbb{R}_n[X]$ et $\langle f, g \rangle_d = \sum_{i=0}^N f(x_i)g(x_i)$, où (x_i) est une subdivision de I et $N \geq n$.

Proposition 1 Soit $f \in F$. Il existe un unique élément $p \in \mathbb{P}$ tel que la quantité $\|f - p\|$ soit minimale.

DÉMONSTRATION. Introduisons l'application $\Phi : q \mapsto \|f - q\|^2 = \|q\|^2 - 2\langle f, q \rangle + \|f\|^2$. La fonctionnelle Φ est continue et vérifie

$$\lim_{\|q\| \rightarrow +\infty} \Phi(q) = +\infty.$$

Donc Φ admet un minimum sur \mathbb{P} (qui est de dimension finie). Tout polynôme p , en lequel il est atteint, est un point critique de Φ :

$$\forall q \in \mathbb{P}, \quad \langle f - p, q \rangle = 0.$$

Si on suppose que Φ atteint son minimum en deux polynômes p_1 et p_2 , alors pour le choix $q = p_1 - p_2$, on obtient $\|p_1 - p_2\| = 0$, d'où $p_1 = p_2$, car $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est définie sur \mathbb{P} . ■

Remarque. L'application Φ est quadratique, cela explique le terme *moindres carrés*. Si on ne s'intéresse pas à l'approximation au sens des moindres cubes, par exemple, c'est parce-que dans ce cas la différentielle de Φ n'est plus linéaire.

On peut préciser la convergence du polynôme d'approximation pour les deux exemples considérés.

Proposition 2 Soit $p_n \in \mathbb{R}_n[X]$ le polynôme obtenu dans le cadre de l'exemple 1 (resp. 2). Alors p_n converge vers f dans la norme $\|\cdot\|_c$ (resp. semi-norme $\|\cdot\|_d$) quand n tend vers l'infini.

DÉMONSTRATION. Les deux (semi-)normes $\|\cdot\|_c$ et $\|\cdot\|_d$ sont dominées par la norme uniforme :

$$\forall g \in F, \quad \|g\|_c \leq \sqrt{|I|} \|g\|_\infty \quad \text{et} \quad \|g\|_d \leq \sqrt{N} \|g\|_\infty.$$

Pour toute fonction continue f , il existe une suite $q_n \in \mathbb{R}_n[X]$ convergeant uniformément vers f . Par définition de p_n , pour la norme continue $\|\cdot\|_c$,

$$\|f - p_n\|_c \leq \|f - q_n\|_c \leq \sqrt{|I|} \|f - q_n\|_\infty \longrightarrow 0.$$

Il en est de même pour la norme discrète $\|\cdot\|_d$. ■

Mise en œuvre pratique

On s'intéresse dans ce paragraphe au calcul explicite du polynôme d'approximation au sens des moindres carrés.

Norme continue

Soit f une fonction continue sur l'intervalle I ; on recherche un polynôme p_n , de degré inférieur ou égal à n , tel que

$$\int_I |f - p_n|^2 dx \quad \text{soit minimale.}$$

On a prouvé, dans la démonstration de la proposition 1, la relation de Pythagore

$$(1) \quad \forall q \in \mathbb{R}_n[X], \quad \int_I p_n q dx = \int_I f q dx.$$

Il s'agit d'un système linéaire carré : soit (e_0, \dots, e_n) une base de $\mathbb{R}_n[X]$, si on recherche p_n sous la forme $p_n = \sum \alpha_j e_j$, alors (1) devient

$$\forall i = 0, \dots, n, \quad \sum_{j=0}^n \underbrace{\left(\int_I e_i e_j dx \right)}_{a_{ij}} \alpha_j = \underbrace{\int_I f e_i dx}_{b_i},$$

qui n'est autre que le système $A\alpha = b$, avec des notations naturelles.

Le choix de la base canonique $e_j = X^j$ conduit à la matrice de Hilbert, qui est très mal conditionnée (voir [3]), et n'est donc jamais utilisé. Il est préférable de choisir les polynômes e_j tels que la matrice A soit l'identité, c'est-à-dire la famille orthogonale pour le produit scalaire de $L^2(I)$. Le calcul des composantes du vecteur b nécessite la plupart du temps une intégration numérique.

Norme discrète

Soit f une fonction continue sur l'intervalle I ; on recherche un polynôme p_n , de degré inférieur ou égal à n , tel que

$$(2) \quad \sum_{i=0}^N |f(x_i) - p_n(x_i)|^2 \quad \text{soit minimale.}$$

On peut écrire matriciellement de problème de minimisation : soient A la matrice de Vander-Monde de coefficient générique $a_{ij} = x_i^j$ et b le vecteur de composantes $b_i = f(x_i)$. Alors (2) devient

$$(3) \quad \text{Chercher } \alpha \in \mathbb{R}^n \text{ tel que } \|A\alpha - b\|_2 \quad \text{soit minimale,}$$

les composantes du vecteur α sont celles du polynôme p_n dans la base canonique de $\mathbb{R}_n[X]$. Notons que la matrice A comporte N lignes et n colonnes; comme $N \geq n$, on parle de matrice sur-déterminée.

Proposition 3 *Le problème (3) est équivalent au système linéaire suivant, dit équations normales :*

$$A^T A \alpha = A^T b.$$

DÉMONSTRATION. Il s'agit simplement d'exprimer que α annule la différentielle de la fonctionnelle quadratique $\|A\alpha - b\|_2^2$. ■

La proposition précédente fournit un procédé de construction du polynôme d'approximation p_n : la matrice $A^T A$ étant symétrique définie positive, on peut utiliser les méthodes de Choleski ou du gradient conjugué. Cependant, les équations normales sont souvent assez mal conditionnées; on leur préfère une méthode basée sur la décomposition QR de la matrice A (voir [1]).

Proposition 4 *Soit Q , orthogonale, et R , triangulaire supérieure, deux matrices telles que $A = QR$. On écrit, par blocs,*

$$R = \begin{bmatrix} R_1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{et} \quad Q^T b = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix}.$$

Alors α est donné par $R_1 \alpha = d_1$.

DÉMONSTRATION. Il suffit de remarquer que la norme euclidienne est stable par transformation orthogonale. ■

Remarque. En général, le nombre d'équations $N + 1$ est beaucoup plus grand que la dimension $n + 1$ de l'espace $\mathbb{R}_n[X]$; le cas particulier $n = 1$ correspond à la *régression linéaire*.

La fonction `matlab` suivante calcule le polynôme d'approximation de f :

```
function valp=approx_mc(strf,x,n,t)
% Calcule l'évaluation du polynôme
% d'approximation de degré n de f
% sur l'intervalle x aux abscisses t.
A=[];
for j=0:n
    A=[A,x.^j];
end
[Q,R]=qr(A);
d=Q'*feval(strf,x);

d1=d(1:n+1);
R1=R(1:n+1,1:n+1);
p=R1\d1;
valp=polyval(flipud(p),t);

-----

function y=f(x)
y=1./(1+x.^2);
```

Noter l'utilisation de la commande `feval` pour l'appel de la fonction f . Il est possible d'utiliser les équations normales :

$$p=(A'*A)\(A'*feval(strf,x));$$

ou encore la résolution de `matlab` pour le calcul du vecteur p :

$$p=A\feval(strf,x);$$

qui résout le système au sens des moindres carrés quand il est sur-déterminé. Il existe aussi une fonction `matlab` qui calcule directement les coefficients du polynôme d'approximation au sens des moindres carrés : `polyfit`.

À l'aide du script `main.m`, on a tracé la fonction f et son polynôme d'approximation au sens des moindres carrés pour $n = 10$ et on a mis en évidence la convergence

$$\|f - p_n\|_d \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0.$$

```
N=100;
M=5;
x=linspace(-M,M,N)';
t=linspace(-M,M,1000);

% Tracé pour n=10

n=10;
pt=approx_mc('f',x,n,t);
close all
plot(t,f(t),t,pt)
title('f et p pour n=10')
xlabel('x');
legend('f','p');

% Convergence en n

nn=1:30;
err=[];
for n=nn
    px=approx_mc('f',x,n,x);
    err=[err,norm(f(x)-px,'inf')];
end
figure
plot(nn,err)
title('Erreur en norme discrète
en fonction du degré')
xlabel('degré n')
ylabel('erreur ||f-p||_d')
```

Les graphes construits par le programme `main.m` sont consignés dans la figure 1. On a choisi la fonction f définie sur $[-5, 5]$ par

$$f(x) = \frac{1}{1+x^2},$$

qui est l'exemple habituellement choisi pour illustrer le phénomène de Runge dans l'interpolation de Lagrange. En revanche, l'approximation au sens des moindres carrés converge quand le degré augmente.

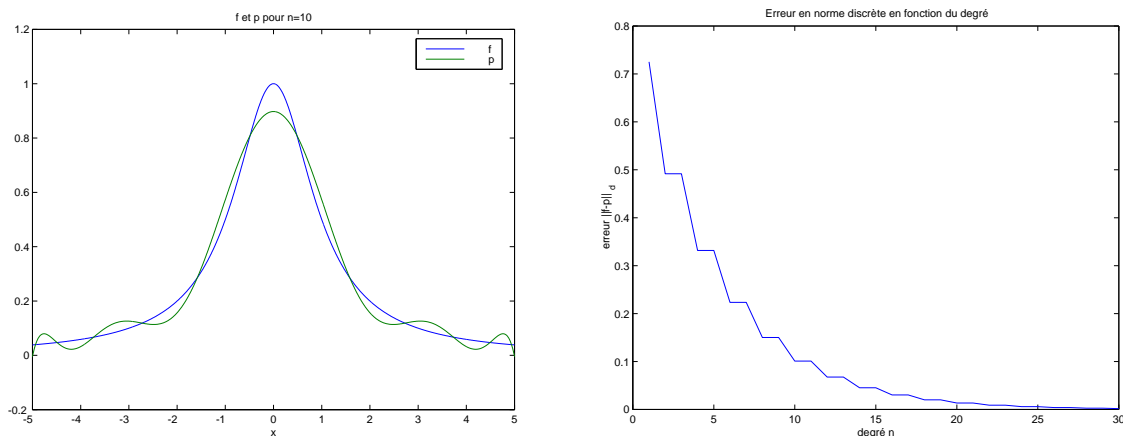


FIG. 1 – Résultats du script `main.m`.

Régression linéaire

Le cas particulier $n = 1$ est particulièrement utile quand on cherche à mettre en évidence une vitesse de convergence : il permet d'approcher un nuage de points par une droite "moyenne". Le script `reglin.m` illustre son utilisation :

```
% On clique avec le bouton
% de droite le dernier point.
figure
plot([0,1,1,0],[0,0,1,1], 'k')
hold on
button=1;
xx=[];yy=[];
while (button~=3)
    [x,y,button]=ginput(1);
    plot(x,y, 'ro')
    xx=[xx;x];
    yy=[yy;y];
end
p=polyfit(xx,yy,1);
t=0:.01:1;
plot(t,p(1)*t+p(2));
title('Regression linéaire')
```

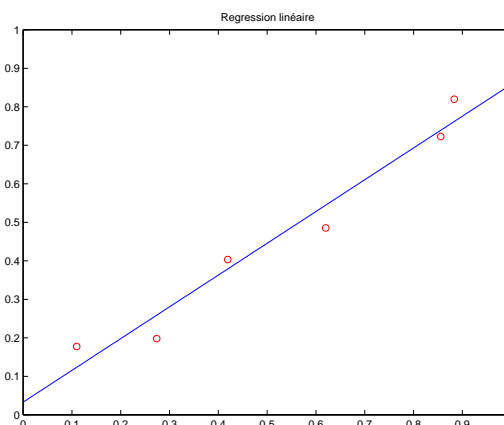


FIG. 2 – Résultat du script `reglin.m`.

Références

- [1] P. G. CIARLET. *Introduction à l'analyse numérique matricielle et à l'optimisation*. Collection Mathématiques Appliquées pour la Maîtrise. [Collection of Applied Mathematics for the Master's Degree]. Masson, Paris 1982.
- [2] J.-P. DEMAILLY. *Analyse numérique et équations différentielles*. PUG, Grenoble 1996.
- [3] M. SCHATZMAN. *Analyse numérique*. InterEditions, Paris 1991. Cours et exercices pour la licence. [Course and exercises for the bachelor's degree].