

Corrigé 16

Exercice 1

- 1.a) On pose $u_i^0 = \sin(\pi x_i)$, $i = 0, \dots, N+1$. Pour tout $n \geq 0$, étant donné u_i^n , $i = 0, \dots, N+1$, le problème discrétisé en temps et en espace par la méthode d'Euler rétrograde revient à chercher les u_i^{n+1} , $i = 0, \dots, N+1$ tels que

$$\begin{cases} \frac{u_i^{n+1} - u_i^n}{\tau} - \epsilon \frac{u_{i-1}^{n+1} - 2u_i^{n+1} + u_{i+1}^{n+1}}{h^2} + c_0 \frac{u_i^{n+1} - u_{i-1}^{n+1}}{h} = f(x_i, t_{n+1}), & i = 1, \dots, N, \\ u_0^{n+1} = u_{N+1}^{n+1} = 0. \end{cases}$$

La relation ci-dessus nous permet également d'écrire :

$$u_i^{n+1} \left(1 + \frac{2\epsilon\tau}{h^2} + \frac{c_0\tau}{h} \right) + u_{i-1}^{n+1} \left(-\frac{\epsilon\tau}{h^2} - \frac{c_0\tau}{h} \right) - \frac{\epsilon\tau}{h^2} u_{i+1}^{n+1} = u_i^n + \tau f(x_i, t_{n+1}), \quad i = 1, \dots, N. \quad (1)$$

On a le schéma sous la forme $A\vec{u}^{n+1} = \vec{u}^n + \tau\vec{f}(t_{n+1})$ avec :

$$A = \begin{pmatrix} 1 + \frac{2\epsilon\tau}{h^2} + \frac{\tau c_0}{h} & -\frac{\tau\epsilon}{h^2} & & & \\ -\frac{\tau\epsilon}{h^2} - \frac{\tau c_0}{h} & \ddots & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -\frac{\tau\epsilon}{h^2} - \frac{\tau c_0}{h} & 1 + \frac{2\epsilon\tau}{h^2} + \frac{\tau c_0}{h} & \end{pmatrix},$$

- 1.b) Le fichier MATLAB `convdiff.m` est complété de la manière suivante :

```
function [u]=convdiff(N,M,tau)
h=1/(N+1);
t=0;
epsilon = 1;
c0 = 10;
%
% condition initiale
%
for i=1:N
    u(i)= sin (pi*i*h);
end
%
% remplissage de la matrice A
%
for i=1:N
    a(i) =1+(2*tau*epsilon)/(h*h)+(tau*c0)/h;
end
for i=1:N-1
    d(i) = (-tau*epsilon)/(h*h) -(tau*c0)/h ;
end
for i=1:N-1
    c(i) = (-tau*epsilon)/(h*h);
end
%
% decomposition LU A = LU
%
c(1)=c(1)/a(1);
for i=2:N-1
    a(i) = a(i)-c(i-1)*d(i-1);
    c(i) = c(i)/a(i);
end
a(N) = a(N)-c(N-1)*d(N-1);
%
% schema d'Euler retrograde : A u^{n+1} = u^n + tau f^{n+1}
```

```

%
for n=1:M
    t=t+tau;
%
% second membre du systeme lineaire u^n + tau f^{n+1}
%
    for i=1:N
        u(i) = u(i)+tau*10*pi*cos(pi*i*h)*exp(-pi*pi*t);
    end
%
% resolution du systeme lineaire Ly = u^n + tau f^{n+1}
%
    u(1)=u(1)/a(1);
    for i=1:N-1
        u(i+1) = (u(i+1)-d(i)*u(i))/a(i+1);
    end
%
% resolution du systeme lineaire U u^{n+1} = y
%
    for i=N-1:-1:1
        u(i) = (u(i)-c(i)*u(i+1));
    end
end
%Calcul de l'erreur
for i=1:N-1
    err(i)=abs(u(i)-uex(i*h,M*tau));
end
supererror=max(err)
function u_exact = uex(x,t)
u_exact = exp(-pi*pi*t)*sin(pi*x);

```

1.c) On a les résultats suivants au temps $t = 0.2$:

$N + 1$	h	τ	M	Erreur
10	0.1	0.02	10	3.614635e-02
20	0.05	0.01	20	2.012016e-02
40	0.025	0.005	40	1.059199e-02
80	0.0125	0.0025	80	5.436055e-03

On note que, pour h et τ suffisamment petits, l'erreur est approximativement divisée par deux lorsque h est divisé par deux et τ est divisé par deux. Le schéma est donc bien d'ordre $h + \tau$.

1.d) Pour n fixé, notons k un entier tel que

$$u_k^{n+1} \leq u_j^{n+1} \quad j = 0, 1, 2, \dots, N + 1.$$

Supposons pour commencer que k est différent de 0 et que k est différent de $N + 1$. En prenant $i = k$ et $f(x, t) = 0$ dans (1), nous obtenons :

$$\left(1 + \frac{2\epsilon\tau}{h^2} + \frac{c_0\tau}{h}\right) u_k^{n+1} = u_{k-1}^{n+1} \left(\frac{\epsilon\tau}{h^2} + \frac{c_0\tau}{h}\right) + \frac{\epsilon\tau}{h^2} u_{k+1}^{n+1} + u_k^n.$$

Puisque $u_{k-1}^{n+1} \geq u_k^{n+1}$ et $u_{k+1}^{n+1} \geq u_k^{n+1}$, nous avons donc :

$$\left(1 + \frac{2\epsilon\tau}{h^2} + \frac{c_0\tau}{h}\right) u_k^{n+1} \geq \left(\frac{\epsilon\tau}{h^2} + \frac{c_0\tau}{h}\right) u_k^{n+1} + \frac{\epsilon\tau}{h^2} u_k^{n+1} + u_k^n.$$

Et par suite $u_k^{n+1} \geq u_k^n \geq 0$.

Si $k = 0$ ou $k = N + 1$, alors la relation ci-dessus est trivialement vraie. Si nous supposons que tous les u_j^n sont positifs ou nuls, nous obtenons donc :

$$0 \leq u_k^n \leq u_k^{n+1} \leq u_j^{n+1} \quad j = 0, 1, 2, \dots, N + 1,$$

ce qui prouve que tous les u_j^{n+1} sont aussi positifs ou nuls.

Exercice 2

1.a)

On commence par calculer $\frac{\partial F}{\partial a_k}(\vec{a}, \vec{\omega}, \vec{b})$:

$$\begin{aligned}\frac{\partial F}{\partial a_k}(\vec{a}, \vec{w}, \vec{b}) &= \frac{\partial}{\partial a_k} \left(\frac{1}{2} \sum_{i=1}^m \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n a_j \text{relu}(\omega_j x_i + b_j) - f(x_i) \right)^2 \right) \\ &= \sum_{i=1}^m \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n a_j \text{relu}(\omega_j x_i + b_j) - f(x_i) \right) \cdot \frac{1}{n} \text{relu}'(\omega_k x_i + b_k)\end{aligned}$$

Soit $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\vec{f} \in \mathbb{R}^m$, pour $k = 1, \dots, n$ on peut écrire :

$$\left(A^T (A\vec{a} - \vec{f}) \right)_k = \sum_{i=1}^m A_{ik} \left(\sum_{j=1}^n A_{ij} a_j - f_i \right)$$

En définissant pour $i = 1, \dots, m$, $k = 1, \dots, n$: $A_{ik} = \frac{1}{n} \text{relu}'(\omega_k x_i + b_k)$ et $f_i = f(x_i)$, on obtient le résultat désiré. De façon similaire, on obtient :

$$W_{ik} = \frac{1}{n} a_k \text{relu}'(\omega_k x_i + b_k) x_i, \quad B_{ik} = \frac{1}{n} a_k \text{relu}'(\omega_k x_i + b_k),$$

où $\text{relu}'(x) = 1$ si $x > 0$, et 0 sinon.

1.b)

Le fichier est complété de la manière suivante :

```
function [a,w,b]=twolayersnorm(n,m,step,itmax)
pkg load statistics
% try with [a,w,b]=twolayersnorm(100,20,1,10000);
% goal: approach any function by sum_j a_j relu(w_j x + b_j)
% n: nb of relu functions
% m: nb of interpolation points
% a: contains the a_j
% w: contains the w_j
% b: contains the b_j

x=sparse(m,1);
y=sparse(m,1);
for i=1:m
    x(i)=-1+2*i/(m+1);
    y(i)=exp(-10*x(i)^2);
end

%a=(0,1,n,1);
%w=normrnd(0,1,n,1);
%b=normrnd(0,1,n,1);

a=-1+2*rand(n,1);
w=-1+2*rand(n,1);
b=-1+2*rand(n,1);
mata=sparse(m,n);
matw=sparse(m,n);
matb=sparse(m,n);

% gradient descent
for iter=1:itmax
    for i=1:m
        for j=1:n
            mata(i,j)=relu(w(j)*x(i)+b(j));
            matb(i,j)=a(j)*relu(w(j)*x(i)+b(j));
            matw(i,j)=matb(i,j)*x(i);
        end
    end
    mata=mata/n;
    matb=matb/n;
    matw=matw/n;
    res=mata*a-y;
    grada=mata'*res;
    gradw=matw'*res;
    gradb=matb'*res;
    a=a-step*grada;
    w=w-step*gradw;
    b=b-step*gradb;
    if (mod(iter,10)==0)
        fprintf(' iter %d norm(grada) %e norm(gradw) %e norm(gradb) %e \n', iter, norm(grada), norm(gradw), norm(gradb));
        plot(x,y,'+',x,mata*a,'x',-b./w,zeros(n,1),'o');
        xlim([-5 5]);
        ylim([-0.5 1]);
        refresh();
    end
end
```

```

    endif
end
end

function relu=relu(x)
    if (x<0)
        relu=0.;
    else
        relu=x;
    endif
end

function relup=relup(x)
    if (x<=0)
        relup=0.;
    else
        relup=1;
    endif
end
end

```

Dans la figure suivante, on observe l'approximation de la fonction. La convergence est très lente.

