E.I.S.T.I. Département Mathématiques

2 ème Année Spécialisation Génie Mathématique

Parcours MATH-FINANCE

Méthodes numériques avancée appliquée à la finance

TP 1: Résolution numérique de l'équation de Black et Scholes par la méthode explicite d'Euler

Le but de ce TP 1 est l'évaluation numérique du prix des options Européenne et Américaine par la méthode aux Différences Finies

Partie I Vanilla. Call. Conditions aux limites de Dirichlet

L'équation de Black et Scholes avec la condition finale et les conditions aux limites de Dirichlet s'ecrit de la forme:

$$\begin{cases}
\frac{\partial V}{\partial t} - rV + rS\frac{\partial V}{\partial S} + \frac{1}{2}\sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S^2} = 0 \\
V(t = T, S) = max(S - K, 0) \\
V(t, S = 0) = 0 \\
V(t, S = L) = L - Ke^{-r(T - t)}
\end{cases} \tag{1}$$

Cette équation permet de trouver le prix V(S,t) de l'option d'achat (ou call) d'une action qui vaut initialement S et qu'on pourra acheter au prix K dans un temps ultérieur T. V(0,S) est le prix au temps t=0 de l'option d'achat de prix d'exercice K à l'échéance T>0, et d'actif S en t=0. On note σ la volatilité de l'action et r le taux d'intérêt.

Théorie

Discrétisons les variables: spatiale et temporelle:

En théorie la numération commence de 0.

$$x: S_0 = 0, ...S_i, ...S_{N+1} = L.$$

 $t: t^0 = 0, ...t^n, ...t^{M+1} = T.$
Donc

$$\begin{cases}
i = 0, 1, 2, ...N + 1 \\
n = 0, 1, 2, ...M + 1 \\
\Delta S = \frac{L}{N+1} \\
\Delta t = \frac{T}{M+1} \\
V(t_n, S_i) \equiv V_i^n
\end{cases}$$
(2)

Conditions aux limites:

$$\begin{cases} V_0^n = 0 \\ V_{N+1}^n = L - Ke^{-r(T-t(n))} \\ n = M, ..., 1, 0 \end{cases}$$
 (3)

Condition finale:

$$\left\{ V_i^{M+1} = \max(S(i) - K, 0), i = 0, 1, 2..., N+1 \right. \tag{4}$$

Pour discrétiser l'équation (1) on utilise:

pour $\frac{\partial V}{\partial t}$ la dérivée retrograde, pour $\frac{\partial^2 V}{\partial S^2}$ la seconde dérivée, centrée, pour $\frac{\partial^2 V}{\partial S}$ la dérivée centrée.

On obtient

$$V_i^{n-1} = V_{i+1}^n \frac{\Delta t}{2} \left(\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r \frac{S(i)}{(\Delta S)^2}\right) + V_i^n \left(1 - \Delta t \left(\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r\right)\right) + V_{i-1}^n \frac{\Delta t}{2} \left(\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} - r \frac{S(i)}{(\Delta S)^2}\right)$$

et on commence les calculs par n = M + 1.

Utilisez les valeurs suivantes:

$$\begin{cases} L = 20 \\ K = 10 \\ T = 0.5 \end{cases}$$

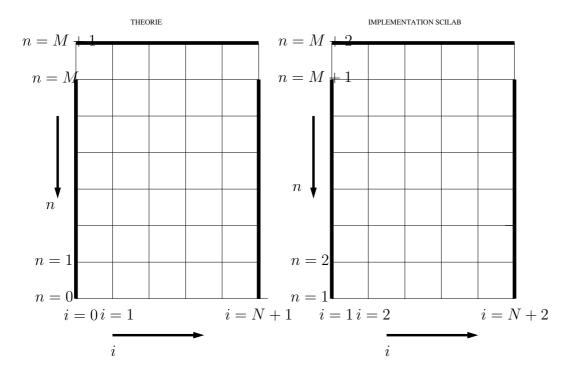
$$r = 0.1, \quad r = 0.4$$

$$\sigma = 0.5$$

$$N = 99$$

$$M = 4999 \quad soit \quad \Delta t = T/(M+1) = 10^{-4}$$

Implémentation numérique.



- 1) Si on programme en Matlab ou Scilab déplacer tout les indices fixes de 1.
- Définir les vecteurs avec les vraies valeurs:

$$\circ \qquad S = (0: N+1) \cdot \Delta S \qquad ou \quad S = linspace(0, L, N+2)$$

Par conséquent les coordonnées portent les vraies valeurs :

$$S(1) = 0,$$

$$S(2) = \Delta S$$
,

$$S(3) = 2\Delta S, ...,$$

$$S(N+2) = (N+1)\Delta S \equiv L$$

Il y a N+2 composantes du vecteur S.

$$\circ$$
 $t = (0: M+1) \cdot \Delta t$ ou $t = linspace(0, T, M+2)$

Par conséquent les coordonnées portent les vraies valeurs :

$$t(1) = 0,$$

$$t(2) = \Delta t$$

$$t(3) = 2\Delta t, ...,$$

$$t(M+2) = (M+1)\Delta t \equiv T$$

Il y a M+2 composantes du vecteur t

• Programmation structurée

$$f = \max(S - K, 0)$$

end

2)Implémentation (méthode 1) de la condition finale:

$$\begin{cases}
for & i = 1, 2..., N + 2 \\
V(M+2, i) = max(S(i) - K, 0) \\
end
\end{cases}$$
(5)

ou

Implémentation (méthode 2) de la condition finale :

$$\begin{cases}
for & i = 1, 2..., N + 2 \\
V(M+2, i) = \text{condition_finale}(S(i)) \\
end
\end{cases}$$
(6)

Tracer condition finale:

figure; plot(S, V(M+2,:)) xlabel('prix S') title('condition finale')

3) Conditions aux limites:

$$\begin{cases}
for & n = 1 : M + 1 \\
V(n, 1) = 0 \\
V(n, N + 2) = L - Ke^{-r(T - t(n))} \\
end
\end{cases} (7)$$

Tracer conditions aux limites:

figure; plot(t, V(:, 1)); plot(t, V(:, N+2)) xlabel('temps t')title('conditions aux limites')

4) Écrire le programme principale.

• Programme principal

```
for n = M+2:-1: 2
for i = 2:N+1
V(n-1,i)=...
end
end
```

5) Visualisez la fonction V(S,t) aux instants t différents: t=T,t=T/2,t=0.

```
figure; plot(S,V(M+2,:)); plot(S, V(T/(2 \cdot \Delta t) + 1, :));
```

```
plot(S,V(1,:));
title('Prix de loption t=T et T/2')
```

6) Tracer la fonction solution:

```
figure;

mesh(S,t,V);

xlabel('prix de lactif S')

ylabel('temps t')

zlabel('Prix de loption')

title('solution de lequation Black-Sholes');
```

Pour obtenir la surface colorée en Scilab on reduit le nombre de points tracés: on trace un point parmi cent points temporels.

```
for j = 1:51

W(j,:) = V((j-1)\cdot 100 + 1,:);

end

tnew=(0:50)\cdot T/50;

figure

surf(S,tnew,W);
```

7) Prenez $\Delta t = 10^{-3}$ et observez la divergence de l'algorithme explicite.

Partie II. Vanilla. Call. Conditions aux limites de Neumann

$$\begin{cases}
\frac{\partial V}{\partial t} - rV + rS\frac{\partial V}{\partial S} + \frac{1}{2}\sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S^2} = 0 \\
V(t = T, S) = max(S - K, 0) \\
\frac{\partial V}{\partial S}(t, S = 0) = 0 \\
\frac{\partial V}{\partial S}(t, S = L) = 1
\end{cases}$$
(8)

1) Implémenter les conditions aux limites de Neumann.

Dans le programme les conditions aux limites de Neumann sont placées entre les deux boucles.

```
for n=M+2:-1:1
for i=2:N+1
Main programme: V(n-1,i)=
end for V(n-1,1)=V(n-1,2)
V(n-1,N+2)=V(n-1,N+1)+\Delta S
end for
```

2) Présenter les graphes.

Partie III. Vanilla. Put. Conditions aux limites de Neumann

- 1) Implémenter les conditions aux limites de Neumann pour Put.
- 2) Présenter les graphes.

Partie IV. Put Américain.

Une personne qui possède une option américaine peut l'exercer à n'importe quel moment $t_n \in [0, T]$. La fonction pay-off s'écrit de la forme

$$Put_{pay-off} = max(K - S, 0)$$

1) Expliquer pourquoi on peut utiliser l'algorithme suivant:

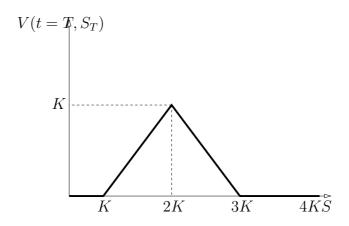
$$V_i^{n-1} = \max(V_{i+1}^n \frac{\Delta t}{2} (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r \frac{S(i)}{(\Delta S)}) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2} + r)) + V_i^n (1 - \Delta t (\sigma^2 \frac{S(i)^2}{(\Delta S)^2$$

avec les conditions aux limites de Neumann pour le Put.

2) Tracer les graphes du Put Européen et Américain dans le meme systme des coordonnes.

Partie V. Option de Butterfly.

• Calculer le prix de l'option de Butterfly sachant la fonction Pay-Off predenté sur la figure:



Partie VI. Comparaison entre les solutions numérique et analytique

Vous connaissez la solution analytique de l'équation de Black et Scholes:

$$V_{analytique}(t, S) = SN(d_1) - Ke^{-r(T-t)}N(d_2)$$
$$d_{1,2} = \frac{\ln(S/K) + (r \pm \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}$$

1) Tracer le graphe:

$$S_i \longrightarrow V_{analytique}(t=0,S_i)$$

Pour cela appliquez l'approximation suivante de la fonction de repartition de la loi Normale N(x):

- si on programme en Matlab ou Scilab: function [f]=N(x) $f=1/2*(1+erf(x/\sqrt(2)));$ end
- si on programme en Python ou C ou C++:

$$N(x) = \begin{cases} 1 - N'(x)(a_1\kappa + a_2\kappa^2 + a_3\kappa^3 + a_4\kappa^4 + a_5\kappa^5) & \text{si } x \ge 0\\ 1 - N(-x) & \text{si } x < 0 \end{cases}$$

οù

$$N'(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}}, \qquad \kappa = \frac{1}{1+\gamma x}$$

Les coefficients sont: $\gamma=0.2316419, a_1=0.319381530, a_2=-0.356563782, a_3=1.781477937, a_4=-1.821255978, a_5=1.330274429$

2) Tracer les graphes:

$$S_i \longrightarrow |V_{analytique}(t=0, S_i) - V_{conditions_neumann}(t=0, S_i)|$$

et

$$S_i \longrightarrow |V_{analytique}(t=0,S_i) - V_{conditions_dirichlet}(t=0,S_i)|.$$

3) Faire la conclusion.

Partie VII. Volatilit locale

Nous utilisons maintenant "Constant Elasticity of Variance Model" (CEV). La volatilité n'est pas une constante:

$$\sigma(t,S) = \frac{1}{\sqrt{S}} exp(-t/T)$$

Presenter les graphes.