

---

**OB01-TP**

---

**Projet 3 & 4 : Équation de la chaleur à 1 et 2  
dimensions**

**SEGHIR-DELAITRE Célibond**

16/10/23

# 1 Équation de la chaleur à 1 dimension

## 1.1 Le shema explicite

### 1.1.1 L'équation et les fonctions

Dans cette première partie, nous souhaitons résoudre cette équation :

$$\frac{\partial T}{\partial t} = \frac{\partial^2 T}{\partial x^2}$$

De plus nous avons ces condtions limites :

$$\text{A } t = 0, \quad T(0, x) = \sin(\pi x) \quad \text{avec } 0 \leq x \leq 1,$$

$$\text{Pour } t \geq 0, \quad T(t, 0) = T(t, 1) = 0.$$

On sait d'ailleurs que la solution analytique peut s'écrire  $T(t, x) = e^{-\frac{\pi^2}{2}t} \sin(\pi x)$

On sait grâce au cours que la formule pour passer d'un instant  $t$  à  $t + \Delta t$  est :

$$T_i^{n+1} = T_i^n + \frac{\Delta t}{\Delta x^2} (T_{i+1}^n + T_{i-1}^n - 2T_i^n)$$

En faisant un petit schema, comme cela :

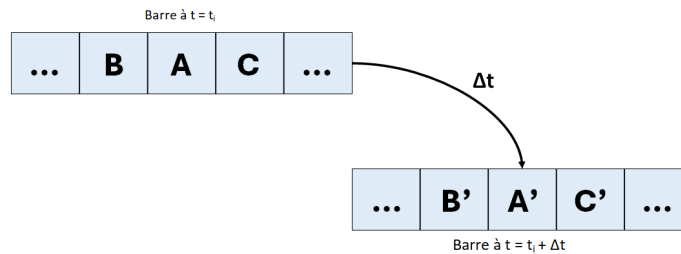


Figure 1: Schema des éléments de la barre à  $t$  et  $t + \Delta t$

Ce qui simplifie l'expression en :

$$A' = A + \frac{\Delta t}{\Delta x^2} (C + B - 2A)$$

On n'as plus qu'à parcourir la liste de points pour pour passer d'un état à un autres.

Mais attentions, on doit inclure les conditions limites, ce qui ferait une fonction qui pourrait se résumer à :

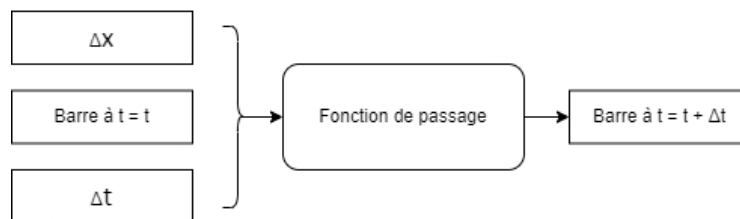


Figure 2: Logigramme fonction

Et pour ce qui est l'intérieur de la fonction cela devrait ressembler à ça :

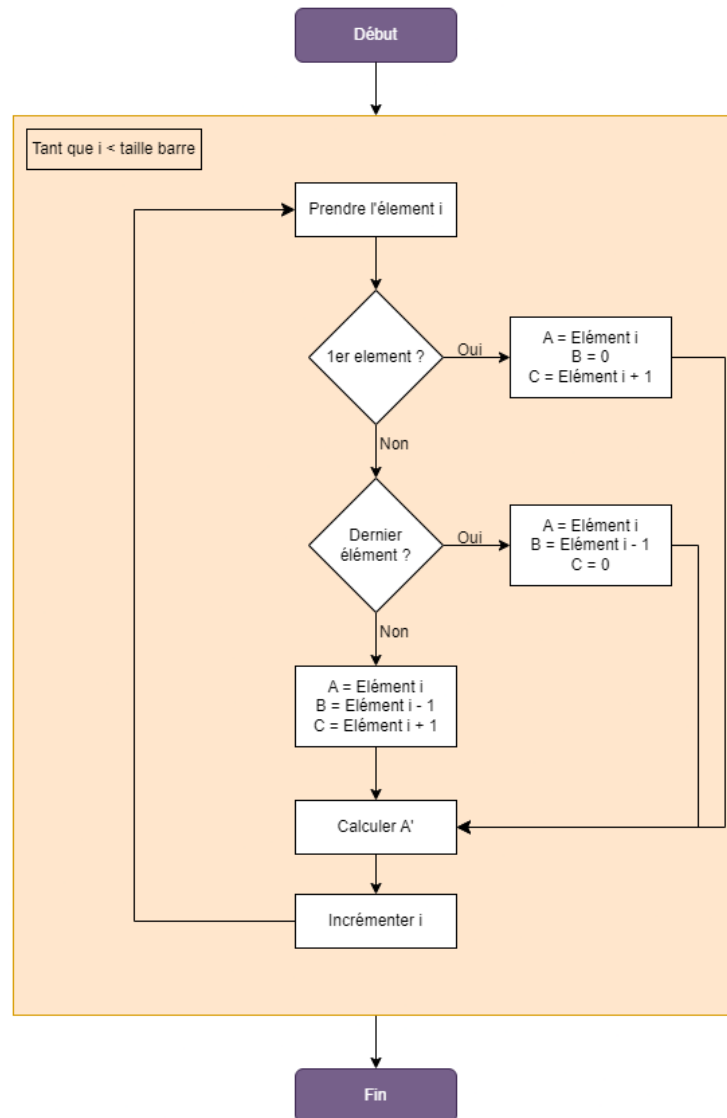


Figure 3: Logigramme intérieur de la fonction

### 1.1.2 Le code

En codant cela donne cette fonction :

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from numpy.linalg import *
4
5
6 def function_T(T_precedente, delta_t, delta_x):
7     Tn_list = [] #On g n re une liste
8     for i in range(len(T_precedente)): #On parcourt la barre l'
9         instant t
10        A = T_precedente[i] #On definit A
11        if i == 0: #On verifie les contions limites
12            B = 0
13            C = T_precedente[i + 1]
14            Tn_list.append(A + (delta_t*(C + B - 2*A))/delta_x**2) #On
15                calcule la temrature de catte postion l'instant t
16                + delta t
17        elif i == len(T_precedente) - 1:
18            C = 0
19            B = T_precedente[i - 1]
20            Tn_list.append(A + (delta_t*(C + B - 2*A))/delta_x**2)
21        else:
22            B = T_precedente[i - 1]
23            C = T_precedente[i + 1]
24            Tn_list.append(A + (delta_t*(C + B - 2*A))/delta_x**2)
25    return Tn_list #On renvoie la barre l'instant t + delta t
```

Listing 1: Fonction 1d de  $t$  à  $t + \Delta t$

Ici, on peut voir que j'utilise des listes, mais on aurait pu utiliser des vecteurs avec `np.array()`, en faisant un vecteur de zeros de la même taille que `T_precedente`, avec `np.zeros_like`.

On a plus qu'à définir les paramètres tels que  $\Delta x$ ,  $\Delta t$  et d'afficher la courbe avec ce code :

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from numpy.linalg import *
4
5
6 def Ex_1_1():
7     T = lambda t, x : np.exp(-(np.pi)**2)*np.sin(np.pi*x) #On
8         definit la fonction analyte comme tat une fonction deux
9         variables, le temps et la position
10
11     dx = 1e-2 #On definit un delta x
12     dt = 5e-5 #On d fnit un delta t
13     n = 1500 #On definit le nombre d'iteration que l'on veut faire
```

```

13     x = np.arange(0, 1+dx, dx) #On cree une liste de x, qui represente
        les points de la barre avec delta x, on ajoute le +dx la
        borne max pour avoir le 1
14     T0_list = [T(0, i) for i in x] #On cree la condition initiale
15     T_list = [T0_list] #On cree une matrcie (ici, une liste de liste)
        pour stocker toutes les valeurs de T chaque instant
16     for i in range(n): #On parcours tous les instant
17         T_list.append(function_T(T_list[-1], dt, dx)) #On obtient la
            barre grace la barre l'istant pr c dents
18
19     m = 10 #On utilise une variable pour voir
20     plt.plot(x, T_list[m], label='Explicite', color='b') #On trace le
        resultat de la m thode explicite en bleu
21     plt.plot(x, T(m*dt, x), label='Analytique', color='r') #On trace
        la fonction alaytique
22     plt.ylim((0, 1.01)) #On fixe l'axe des ordon es
23     plt.xlabel('Position') #On l gende l'axe des absisses et des
        ordonn es
24     plt.ylabel('Temp rature')
25     plt.title(f"Temp rature par rapport x t = {m}dt") #On met
        un titre
26     plt.legend(loc='best')
27     plt.show() #On affiche

```

Listing 2: Fonction 1d de t

On peut avoir ici une représentation des courbes avec  $m = 0$ ,  $m = 100$ ,  $m = 500$ ,  $m = 1500$  :

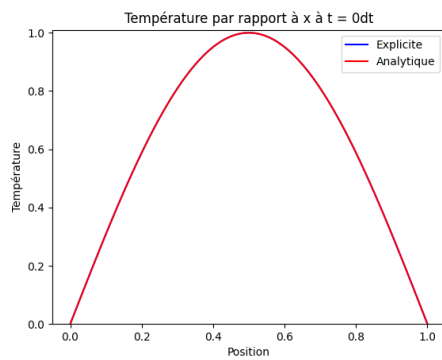


Figure 4:  $m = 0$

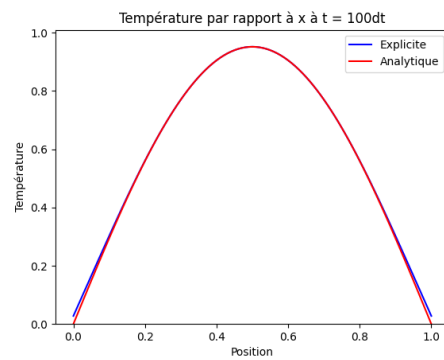


Figure 5:  $m = 100$

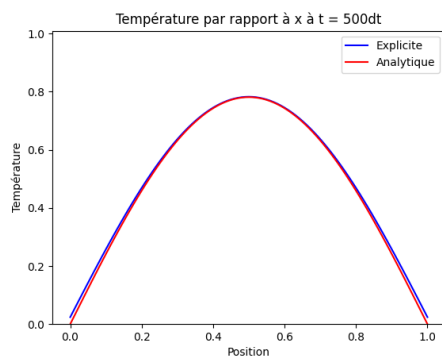


Figure 6:  $m = 500$

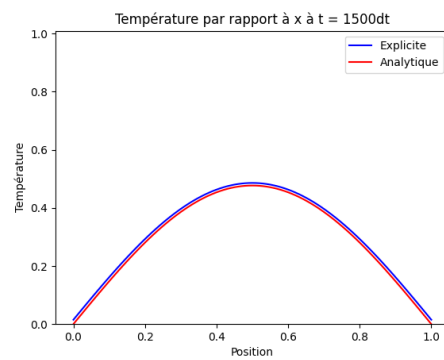


Figure 7:  $m = 1500$

On peut voir que la méthode explicite représente plutôt bien la réalité, en même temps, on a choisi un  $\Delta x = 1.10^{-2}$  et  $\Delta t = 5.10^{-5}$ . Ce qui permet d'avoir des résultats très proches.

### 1.1.3 Les limites

Cependant s'il ont fait varier  $\Delta t$  en passant par  $5.10^{-5}$ ,  $1.10^{-4}$ ,  $9.10^{-4}$  et  $3.10^{-3}$ . On a fixé le  $m$  à 10 ce qui fait qu'on obtient ces courbes :

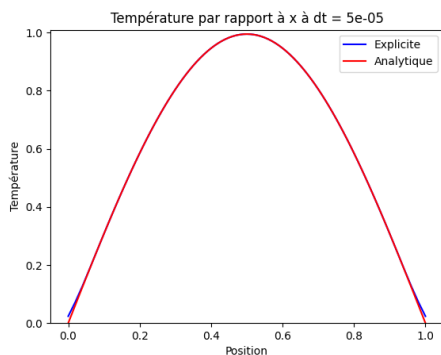


Figure 8:  $\Delta t = 5.10^{-5}$

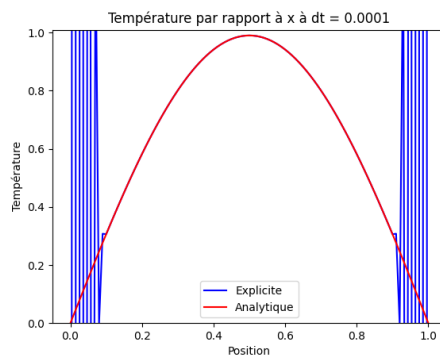


Figure 9:  $\Delta t = 1.10^{-4}$

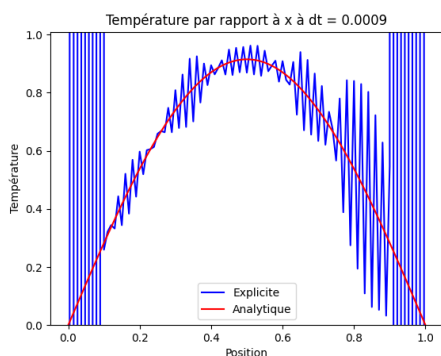


Figure 10:  $\Delta t = 9.10^{-4}$

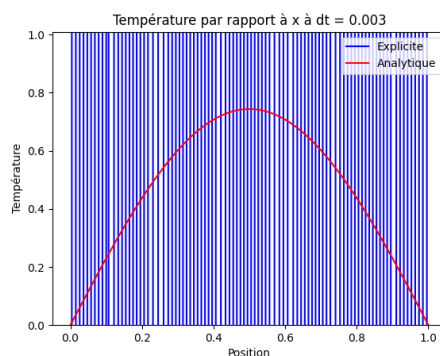


Figure 11:  $\Delta t = 3.10^{-3}$

On peut voir que le delta T est un paramètre très important à choisir. Et que s'il est trop grand, le modèle explicite diverge complètement de la prévision analytique.

On fait varier les  $\Delta x$  en passant par  $1.10^{-2}$ ,  $7.10^{-3}$ ,  $3.10^{-3}$  et  $1.10^{-3}$ . On peut obtenir ces courbes :

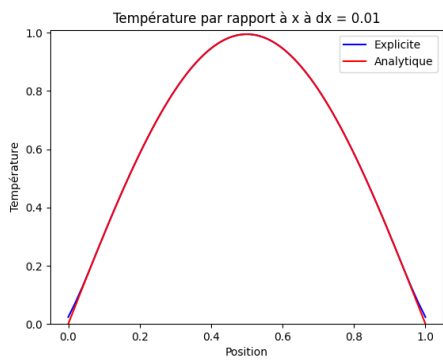


Figure 12:  $\Delta x = 1.10^{-2}$

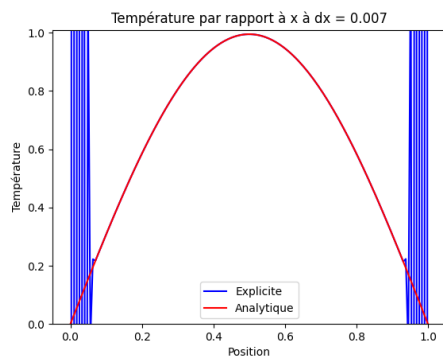


Figure 13:  $\Delta x = 7.10^{-3}$

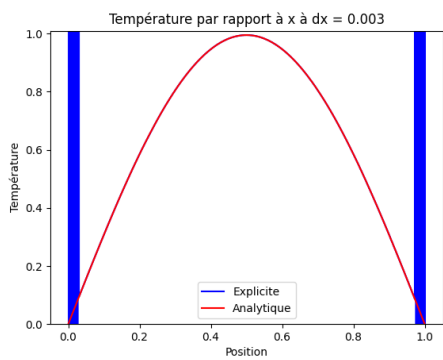


Figure 14:  $\Delta x = 3.10^{-3}$

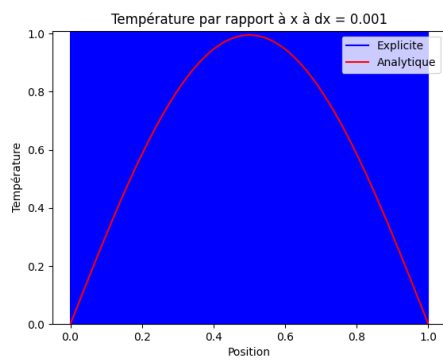


Figure 15:  $\Delta x = 1.10^{-3}$



On peut voir que  $\Delta x$  est aussi très important dans la stabilité de ce modèle.

De plus d'après le cours on sait que c'est le rapport  $\frac{\Delta x^2}{\Delta t}$  qui doit être supérieur à 2, qui vient de cette formule :

$$\Delta t \leq \frac{\Delta x^2}{2}$$

## 1.2 Le schéma implicite

Pour le schéma implicite, ce n'est que du calcul matriciel. Donc une fois qu'on a créé et posée la matrice, on a plus qu'à faire les calculs.

On peut rappeler l'équation :

$$[M]T_{n+1} = T_n$$

$$T_{n+1} = [M]^{-1}T_n$$

$$\text{Avec } T_n = \begin{pmatrix} T_n^0 \\ T_n^1 \\ \vdots \\ T_n^{I-1} \\ T_n^I \end{pmatrix} \text{ et } [M] = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ -r & 1+2r & -r & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & -r & 1+2r & -r & \dots & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & -r & 1+2r & -r & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & -r & 1+2r & -r \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Ce qui donne ce code là :

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from numpy.linalg import *
4
5
6 def Ex_1_3():
7     T = lambda t, x : np.exp(-t*(np.pi)**2)*np.sin(np.pi*x)
8     n = 100
9     etape = 10 #ici m est remplacé par etapes
10
11     nT = n
12     nX = n
13
14     dx = 1e-2 #On prends les delta du cours
15     dt = 1e-4
16
17     r = dt/(dx**2) #On calcule r
18     x_int = np.linspace(0, 1, nX)
19
20     Tn = np.vstack(T(0, x_int)) #On crée le vecteur Tn en vertical
21     T_list = [Tn] #On crée la matrice pour toutes les tapes
22     A = [] #On prépare la matrice M, ici nommée A
23
24     for x in range(nX):
```

```

25     if x == 0:
26         ligne = [1 if i == 0 else 0 for i in range(nT)] #SI on est
                sur la 1 re ligne on met une 1 puis que des zeros
27     elif x == nX-1:
28         ligne = [1 if i == nT-1 else 0 for i in range (nT)]#Si on
                est sur la derni re ligne on met que des zeros puis
                un 1.
29     else:
30         ligne = [] #Sinon on reproduit le shema des lignes de la
                matrice n.
31         for t in range(nT):
32             if t == x-1 or t == x + 1:
33                 ligne.append(-r)
34             elif t == x:
35                 ligne.append(1 + 2*r)
36             else:
37                 ligne.append(0)
38
39         A.append(ligne)
40
41     for i in range(etape): #On cree la matrice avec tous les instants
42         T1 = inv(A)@T_list[-1]
43         T_list.append(T1)
44
45     #Puis on l'affiche
46     plt.plot(x_int, T_list[etape], label='Implicite', color='b')
47     plt.plot(x_int, T(etape*dt, x_int), label='Analytique', color='r',
48              )
49     plt.ylim((0, 1.01))
50     plt.xlabel('Position')
51     plt.ylabel('Temp rature')
52     plt.title(f"Temp rature par rapport x dt = {etape}dt")
53     plt.legend(loc='best')
    plt.show()

```

Listing 3: Fonction 1d de t

On peut obtenir ces courbes ci :

On peut voir que la méthode implicite se superpose parfaitement avec la courbe. Cela vient du fait qu'il n'y a pas de critère de stabilité avec cette méthode. Qu'importe les  $\Delta x$  ou  $\Delta t$  choisis.

### 1.3 Pour aller plus loin...

On peut dessiner la température en fonction de temps et de la position, grâce à `curlf`.

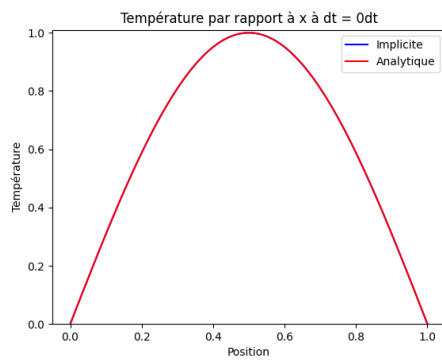


Figure 16:  $m = 0$

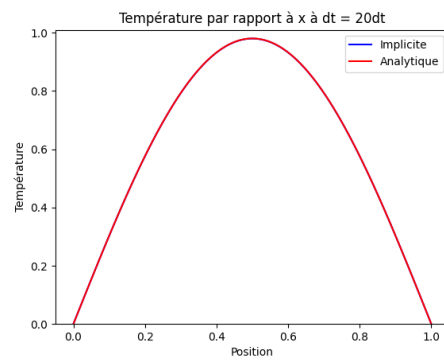


Figure 17:  $m = 20$

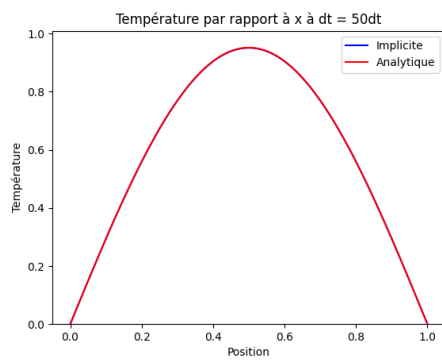


Figure 18:  $m = 50$

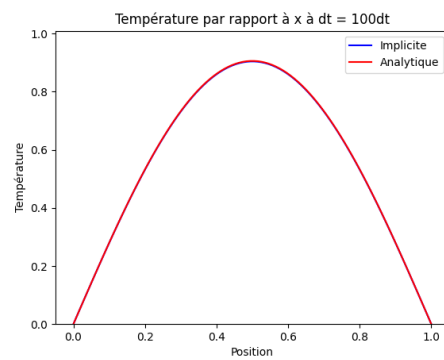


Figure 19:  $m = 100$

## 2 Équation de la chaleur à 2 dimensions

### 2.1 D uniforme

Dans la deuxième partie nous souhaitons résoudre l'équation de la chaleur dans un domaine rectangulaire de dimensions  $(Lx, Ly)$  qui est donnée par :

$$\frac{\partial T}{\partial t} = D \left( \frac{\partial^2 T}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 T}{\partial y^2} \right)$$

où  $D$  représente le coefficient de diffusivité thermique.

De plus nous devons inclure les conditions initiales et limites qui sont :

-Condition initiale :  $T(t = 0, x, y) = 0$

-Conditions limites :  $T(t, x = 0, Ly/2 - a < y < Ly/2 + a) = 10$ ,  $T(t, x = Lx, y) = 0$ ,  $T(t, x, y = 0) = 0$ ,  $T(t, x, y = Ly) = 0$

Avec  $a$  étant une valeur choisie.

Pour cela, on peut utiliser la formule donnée dans le cours qui permet de passer de  $t$  à  $t + \Delta t$  :

$$\frac{T_{i,j}^{n+1} - T_{i,j}^n}{\Delta t} = \kappa \left( \frac{T_{i,j+1}^n - 2T_{i,j}^n + T_{i,j-1}^n}{\Delta x^2} + \frac{T_{i+1,j}^n - 2T_{i,j}^n + T_{i-1,j}^n}{\Delta z^2} \right)$$

$$T_{i,j}^{n+1} = T_{i,j}^n + \Delta t \kappa \left( \frac{T_{i,j+1}^n - 2T_{i,j}^n + T_{i,j-1}^n}{\Delta x^2} + \frac{T_{i+1,j}^n - 2T_{i,j}^n + T_{i-1,j}^n}{\Delta z^2} \right)$$

Ici  $\kappa = D$

En utilisant un le même schema que en 2D mais en l'adaptant en 3 comme cela :

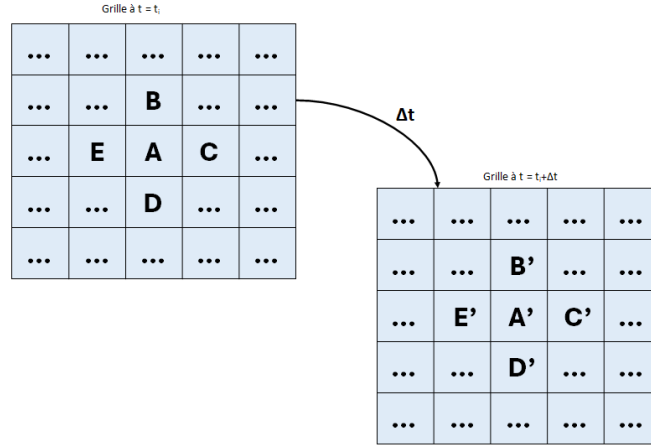


Figure 20: Schema Grille 3D

Ce qui donne cette fonction :

$$A' = A + \Delta t \kappa \left( \frac{C - 2A + E}{\Delta x^2} + \frac{D - 2A + B}{\Delta z^2} \right)$$

Globalement la fonction pour passer de la grille à l'instant  $t$  à la grille à l'instant  $t + \Delta t$  devrait ressembler à cela :

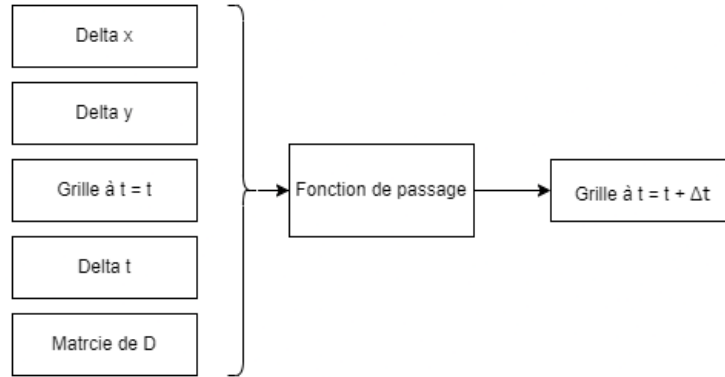


Figure 21: Schema Fonction Grille

Et l'intérieur de la fonction cela ressemble à cela :

Le code entier ressemble à cela :

```

1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4
5 Lx = 20
6 Ly = 20
7
8 dt = 1e-2
9 dx = 1
10 dy = 1
11 a = 7
12
13 Max_T = 200
14 T_global = np.zeros((Max_T, Lx, Ly))
15
16
17 Matrice_coeffs = np.ones((Lx, Ly))*1
18
19
20
21
22 Matrice_temp_0 = np.zeros((Lx, Ly))
23
24 def afficher_grille_temperature(temperature, m):
25     plt.figure(figsize=(6, 4))
26     #plt.imshow(temperature, cmap='hot', interpolation='nearest',
27                 vmin=0, vmax=1e-1)
28     plt.contourf(temperature, cmap='hot', levels=50)
29     plt.colorbar(label='Temp rature')
30     plt.title(f'volution de la temp rature t = {m}dt')
31     plt.xlabel('X')
32     plt.ylabel('Y')

```

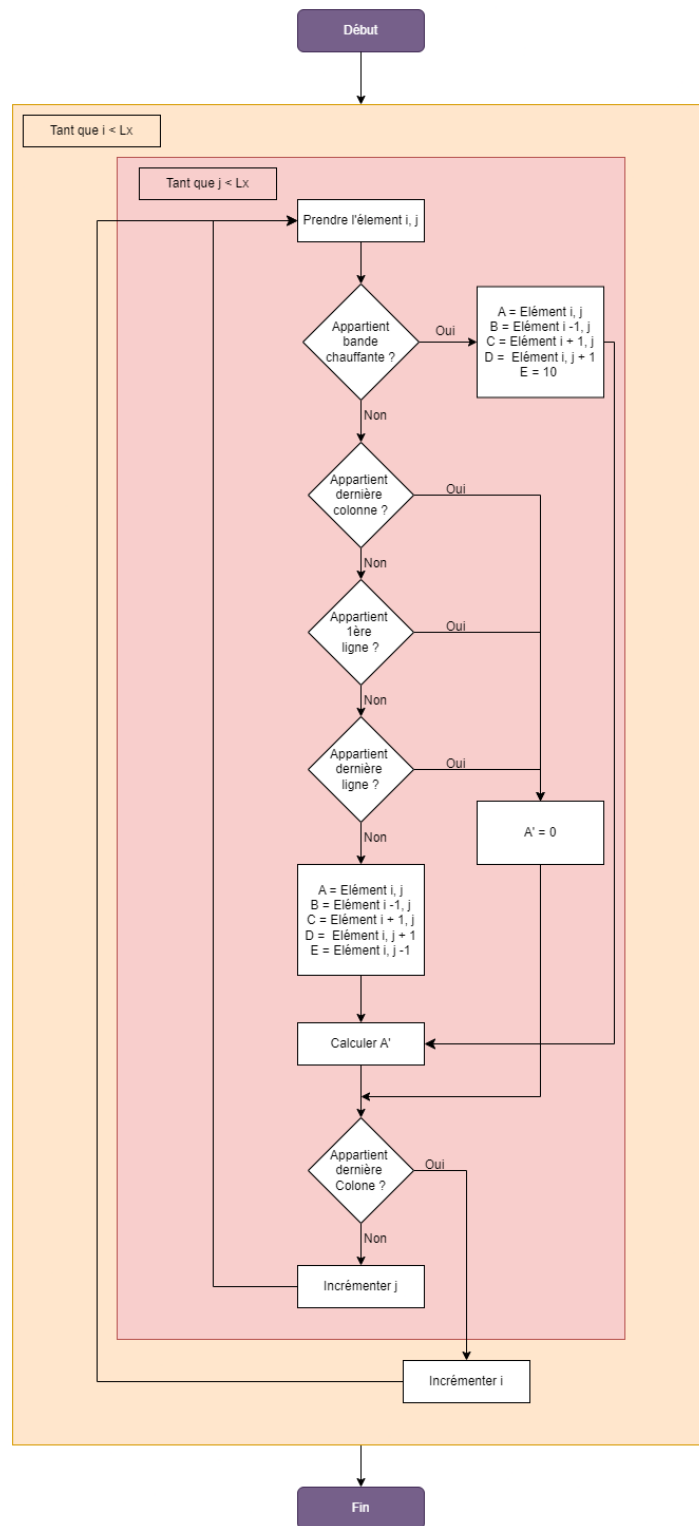


Figure 22: Logigramme fonction de passage

```

32
33     plt.show()
34
35 def prochain_instant(Mat_temp, Mat_coef, dt):
36     Mat_temp_resultat = np.zeros_like(Mat_temp)
37     for i in range(Ly):
38         for j in range(Lx):
39             A = Mat_temp[i][j]
40             B = 0
41             C = 0
42             D = 0
43             E = 0
44             if j == 0 and i > Ly/2 - a and i < Ly/2 + a:
45                 E = 10
46                 B = Mat_temp[i - 1][j]
47                 c = Mat_temp[i][j + 1]
48                 D = Mat_temp[i + 1][j]
49                 Mat_temp_resultat[i][j] = Mat_coef[i][j]*dt*((C-2*A +
50                     E)/(dx**2)+(D - 2*A + B)/(dy**2)) + A
51             elif j == Lx - 1:
52                 Mat_temp_resultat[i][j]
53             elif i == 0:
54                 Mat_temp_resultat[i][j]
55             elif i == Ly - 1:
56                 Mat_temp_resultat[i][j]
57             else:
58                 B = Mat_temp[i - 1][j]
59                 C = Mat_temp[i][j + 1]
60                 D = Mat_temp[i + 1][j]
61                 E = Mat_temp[i][j - 1]
62
63                 Mat_temp_resultat[i][j] = Mat_coef[i][j]*dt*((C-2*A +
64                     E)/(dx**2)+(D - 2*A + B)/(dy**2)) + A
65
66     return Mat_temp_resultat
67
68 t = 0
69 T_global[0] = Matrice_temp_0
70
71 while t < Max_T - 1:
72     T_global[t + 1] = prochain_instant(T_global[t], Matrice_coeffs, dt
73     )
74     t += 1
75
76 afficher_grille_temperature(T_global[1], 1)
77 afficher_grille_temperature(T_global[15], 15)
78 afficher_grille_temperature(T_global[60], 60)
79 afficher_grille_temperature(T_global[150], 150)

```

---

Listing 4: Fonction 2D de  $t$

En utilisant un affiche discret des température avec *plt.imshow()*. C'est une fonction qui permet d'afficher des fonction 2D avec des valeurs discret. En prennant un  $L_x$  et  $L_y$  de 10, une diffusion de 1 pour toute la matrice, on obtient ces courbes là :

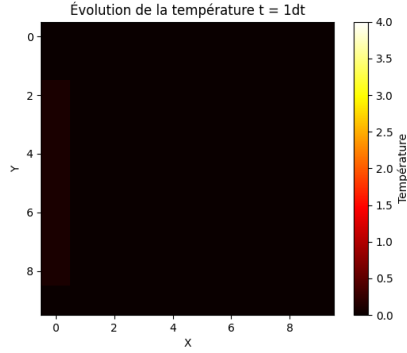


Figure 23: Imshow  $m = 1$

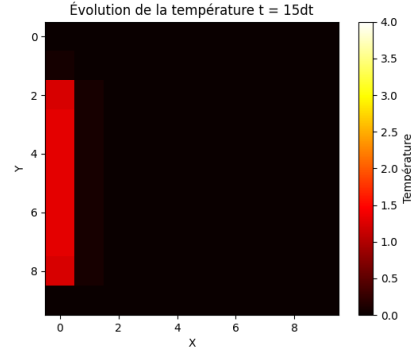


Figure 24: Imshow  $m = 15$

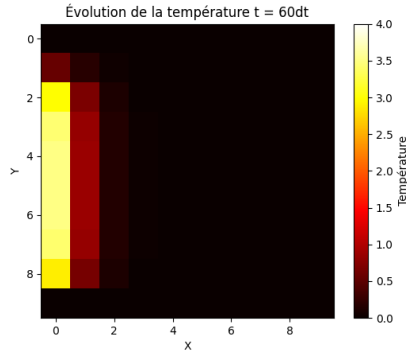


Figure 25: Imshow  $m = 60$

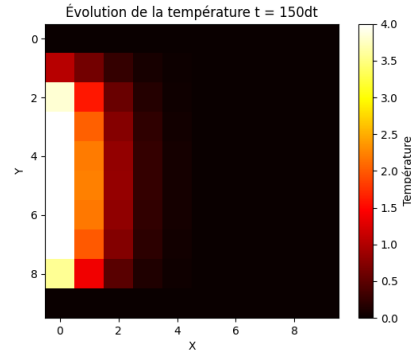


Figure 26: Imshow  $m = 150$

Cependant, si on souhaite un dégradé de couleur, on peut choisir la fonction *plt.contourf*, qui nous donne le gradient des températures avec un pas réglable avec le paramètre *levels* =. En choisissant la même configuration mais en réduisant  $L_x$  à 5 pour centrer sur la diffusion, on obtient ces courbes :



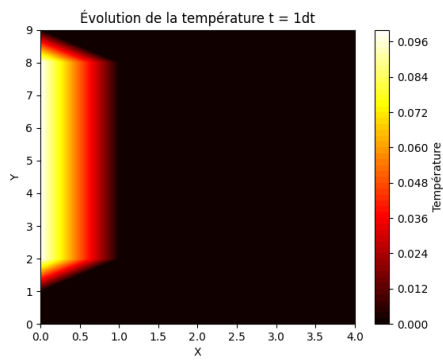


Figure 27: Contourf  $m = 1$

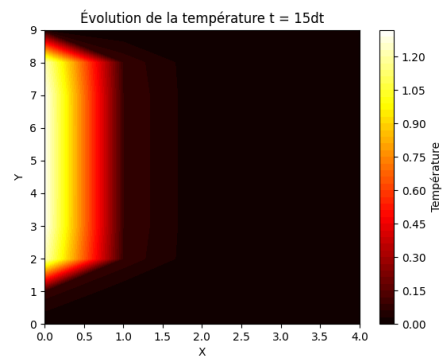


Figure 28: Contourf  $m = 15$

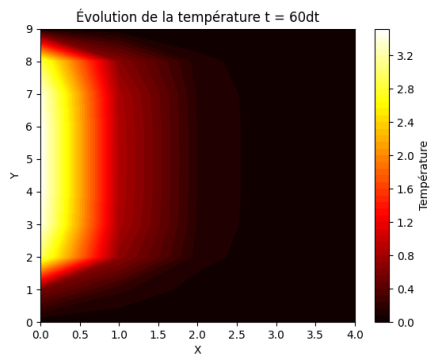


Figure 29: Contourf  $m = 60$

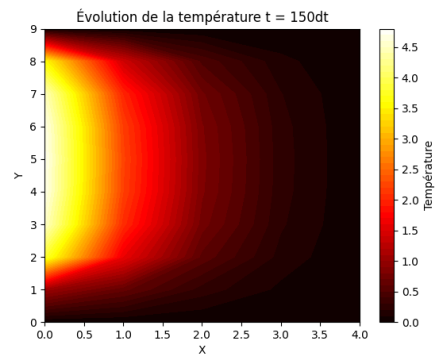


Figure 30: Coutourf  $m = 150$

## 2.2 D non-uniforme

Pour une changer le coefficient de diffusion à certains endroit de la matrice il faut juste modifier localement la matrice de coefficients avec les propriétés de *np.array()*. On peut d'ailleurs afficher la matrice de diffusion avec *plt.imshow* et en affichant le matrice de température avec *plt.contourf*:

Ce qui nous donne ce code ci :

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4
5 Lx = 10
6 Ly = 10
7
8 dt = 1e-2
9 dx = 1
10 dy = 1
11 a = 4
12
13 Max_T = 200
14 T_global = np.zeros((Max_T, Ly, Lx))
15
16
17 Matrice_coeffs = np.ones((Ly, Lx))*2
18
19
20 Matrice_coeffs[2:4, 1:3] = 10
21 Matrice_coeffs[8:10, 1:3] = 0.1
22
23 Matrice_temp_0 = np.zeros((Ly, Lx))
24
25 def afficher_grille_temperature(temperature, m):
26     #plt.imshow(temperature, cmap='hot', interpolation='nearest',
27               vmin=0, vmax=4)
28     plt.contourf(temperature, cmap='hot', levels=50)
29     plt.colorbar(label='Temp rature')
30     plt.title(f'volution de la temp rature t = {m}dt')
31     plt.xlabel('X')
32     plt.ylabel('Y')
33
34     plt.show()
35
36 def prochain_instant(Mat_temp, Mat_coef, dt):
37     Mat_temp_resultat = np.zeros_like(Mat_temp)
38     for i in range(Ly):
39         for j in range(Lx):
40             A = Mat_temp[i][j]
41             B = 0
42             C = 0
```

```

42         D = 0
43         E = 0
44         if j == 0 and i > Ly/2 - a and i < Ly/2 + a:
45             E = 10
46             B = Mat_temp[i - 1][j]
47             c = Mat_temp[i][j + 1]
48             D = Mat_temp[i + 1][j]
49             Mat_temp_resultat[i][j] = Mat_coef[i][j]*dt*((C-2*A +
50                 E)/(dx**2)+(D - 2*A + B)/(dy**2)) + A
51         elif j == Lx - 1:
52             Mat_temp_resultat[i][j]
53         elif i == 0:
54             Mat_temp_resultat[i][j]
55         elif i == Ly - 1:
56             Mat_temp_resultat[i][j]
57         else:
58             B = Mat_temp[i - 1][j]
59             C = Mat_temp[i][j + 1]
60             D = Mat_temp[i + 1][j]
61             E = Mat_temp[i][j - 1]
62
63             Mat_temp_resultat[i][j] = Mat_coef[i][j]*dt*((C-2*A +
64                 E)/(dx**2)+(D - 2*A + B)/(dy**2)) + A
65
66         return Mat_temp_resultat
67
68 t = 0
69 T_global[0] = Matrice_temp_0
70
71 while t < Max_T - 1:
72     T_global[t + 1] = prochain_instant(T_global[t], Matrice_coeffs, dt
73         )
74     t += 1
75
76 afficher_grille_temperature(T_global[1], 1)
77 afficher_grille_temperature(T_global[15], 15)
78 afficher_grille_temperature(T_global[60], 60)
79 afficher_grille_temperature(T_global[150], 150)
80
81 plt.imshow(np.log(Matrice_coeffs), cmap='viridis')
82 plt.colorbar(label='D')
83 plt.title(f'Matrice de coefficient de diffusion')
84 plt.xlabel('X')
85 plt.ylabel('Y')
86 plt.show()

```

---

Listing 5: Fonction 2D de  $t$

Ce qui donne ces graphiques là :

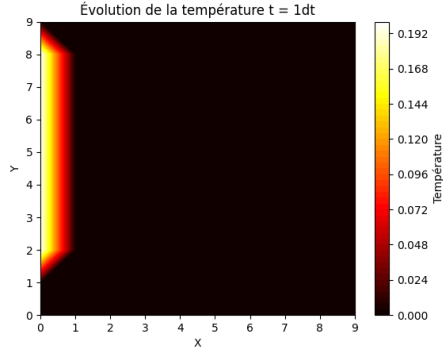


Figure 31: Contourf  $m = 1$ ,  $D$  variable

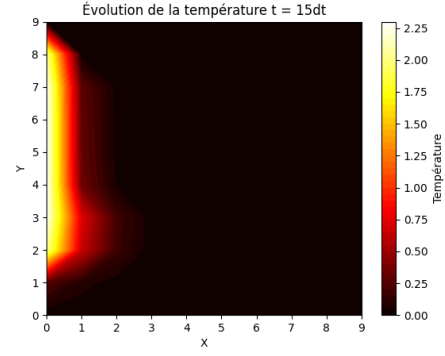


Figure 32: Contourf  $m = 15$ ,  $D$  variable

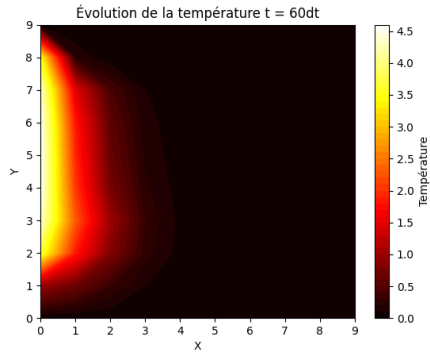


Figure 33: Contourf  $m = 60$ ,  $D$  variable

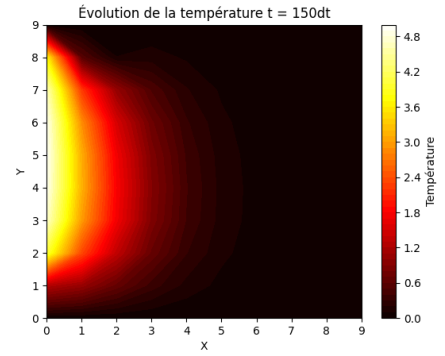


Figure 34: Coutourf  $m = 150$ ,  $D$  variable

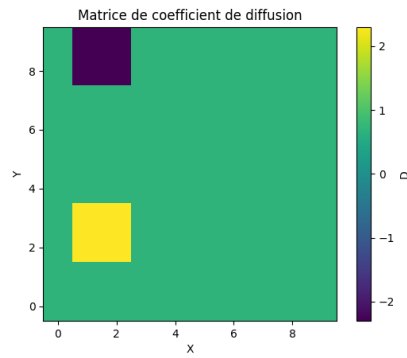


Figure 35: Matrice des  $D$