

```
In [11]: %matplotlib inline

In [57]: import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import sympy as sp
sp.init_printing()

from matplotlib import animation, rc
from IPython.display import HTML, Image, clear_output

In [13]: rc('animation', html='html5')
```

1 Résolution numérique d'EDP

Ici, on s'intéresse à la résolution de l'équation de la chaleur

$$\begin{aligned}\frac{\partial u}{\partial t} &= D \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \\ u(x, 0) &= 25 + 10 \exp\left(-\frac{(x-a)^2}{\sigma^2}\right) && \text{(Conditions initiales)} \\ \frac{\partial u}{\partial x}(0, t) &= \frac{\partial u}{\partial x}(L, t) = 0 && \text{(Conditions aux limites de Neumann)}\end{aligned}$$

sur un domaine $\Omega = [0, L] \times [0, T]$, avec $0 < a < L$.

Pour cela, on va discrétiser Ω sous la forme $(x_j, t_n) = (j\Delta x, n\Delta t)_{j,n}$, $0 \leq j < J$ et $0 \leq n < N$.

```
In [37]: T = 180 # temps de la simulation numérique
L = 0.25

Nmax = 500
time_s = np.linspace(0, T, Nmax)
dt = T/Nmax

Jmax = 200
X_s = np.linspace(0, L, Jmax)
dx = 1/Jmax
```

```
spacetime = np.meshgrid(X_s, time_s)
```

On pose, pour tout $(j, n) \in \llbracket 0, J-1 \rrbracket \times \llbracket 0, N-1 \rrbracket$, $u_j^n := u(j\Delta x, n\Delta t)$. Alors, en discrétisant les dérivées,

$$\frac{\partial u}{\partial t} \approx \frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} \quad \text{et} \quad \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \approx \frac{u_{j+1}^{n+1} - 2u_j^{n+1} + u_{j-1}^{n+1} + u_{j+1}^n - 2u_j^n + u_{j-1}^n}{2(\Delta x)^2}.$$

On pose $r := \frac{D\Delta t}{(\Delta x)^2}$; alors on est amené au système d'équations

$$-ru_{j+1}^{n+1} + (1+2r)u_j^{n+1} - ru_{j-1}^{n+1} = (1-2r)u_j^n + r(u_{j+1}^n + u_{j-1}^n) \quad \forall (j, n) \in \llbracket 0, J-1 \rrbracket \times \llbracket 0, N-1 \rrbracket.$$

Le problème ici c'est que u_{-1}^n et u_J^n ne sont pas définis. Avec les conditions aux limites

$$\partial_x u(0, t) = \partial_x u(1, t) = 0$$

on a

$$u_{-1}^n = u_0^n \quad \text{et} \quad u_J^n = u_{J-1}^n \quad \forall n$$

ce qui conduit à

$$\begin{aligned}-ru_1^{n+1} + (1+r)u_0^{n+1} &= (1-r)u_0^n + ru_1^n \\ (1+r)u_{J-1}^{n+1} - ru_{J-2}^{n+1} &= (1-r)u_{J-1}^n + ru_{J-2}^n\end{aligned}$$

On pose $\mathbf{U}^n = \begin{bmatrix} u_0^n \\ \vdots \\ u_{J-1}^n \end{bmatrix}$ le vecteur d'état du système à l'instant $t_n = n\Delta t$ et les matrices

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1+r & -r & & & \\ -r & 1+2r & -r & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -r & 1+2r & -r \\ & & & -r & 1+r \end{bmatrix}$$

et

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1-r & r & & & \\ r & 1-2r & r & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & r & 1-2r & r \\ & & & r & 1-r \end{bmatrix}.$$

On a donc la relation de passage d'un état au suivant :

$$\mathbf{A}\mathbf{U}^{n+1} = \mathbf{B}\mathbf{U}^n,$$

mais \mathbf{A} étant inversible,

$$\mathbf{U}^{n+1} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{U}^n$$

La fonction `process_matrix` définit les matrices \mathbf{A} et \mathbf{B} .

```
In [44]: def process_matrix(J):
    r = 22.9e-5*dt/(dx*dx)
    A = np.zeros((J,J))
    B = np.zeros((J,J))
    for j in range(0,J):
        if j == 0 or j == J-1:
            A[j][j] = 1 + r
            B[j][j] = 1 - r
        else:
            A[j][j] = 1 + 2*r
            B[j][j] = 1 - 2*r
        if j > 0:
            A[j][j-1] = -r
            B[j][j-1] = r
        if j < J-1:
            A[j][j+1] = -r
            B[j][j+1] = r
    return A,B
```

On définit les matrices \mathbf{A} et \mathbf{B} , ainsi que $\mathbf{C} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}$ de sorte que

$$\mathbf{U}^{n+1} = \mathbf{C}\mathbf{U}^n.$$

```
In [45]: A,B = process_matrix(Jmax)
    C = np.matmul(np.linalg.inv(A),B)
```

La fonction suivante applique la méthode de Crank-Nicolson, trace les graphes des solutions :

```
In [55]: def solvaro(U0, animate = False):
    # Condition initiale
    A,B = process_matrix(Jmax)
    C = np.matmul(np.linalg.inv(A),B)

    sol = [U0]
    for t in time_s:
        sol.append(np.matmul(sol[-1],C))
```

```

fig, ax = plt.subplots(1,1,figsize=(8,5))
ax.grid(True)
ax.set_xlabel(r"Position $x$ ($m$)")
ax.set_ylabel(r"Température $u(x,t)$ ($^{\circ}C$)")

ax.set_xlim((0,L))
ymin, ymax = U0.min(), U0.max()
ax.set_ylim((ymin,ymax))

if animate:
    line, = ax.plot([], [], lw = 2)
    time_text = ax.text(0.4,1.1, '',transform=ax.transAxes)

    time_window = T
    fps = 30
    dt = 1000/fps
    frames = len(time_s)

    def init():
        line.set_data([],[])
        time_text.set_text(r'$t=0$ $\mathrm{s}$')
        return line,

    def animate(i):
        ti = time_window*i/frames
        line.set_data(X_s,sol[i])
        time_text.set_text(r'$t={:.1e}$'.format(ti)+r' $\mathrm{s}$')
        return line,

    anim = animation.FuncAnimation(fig, animate, init_func=init,
                                   frames=frames, interval=dt, blit=True)

    return anim
else:
    for n in [0,10,50,100,250,450]:
        ax.plot(X_s,sol[n])

```

La condition initiale $u(x, 0)$ se discrétise en

$$U^0 = \left(25 + 10 \exp \left(-\frac{(x_j - x_0)^2}{\sigma^2} \right) \right)_{j \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket}$$

```
In [46]: sigma = 0.3
        x0 = 0.12
```

```
U0 = 25+10*np.exp(-25*(X_s-x0)**2/sigma**2)
```

On oeyt

```
In [ ]: solvaro(U0, True)
```

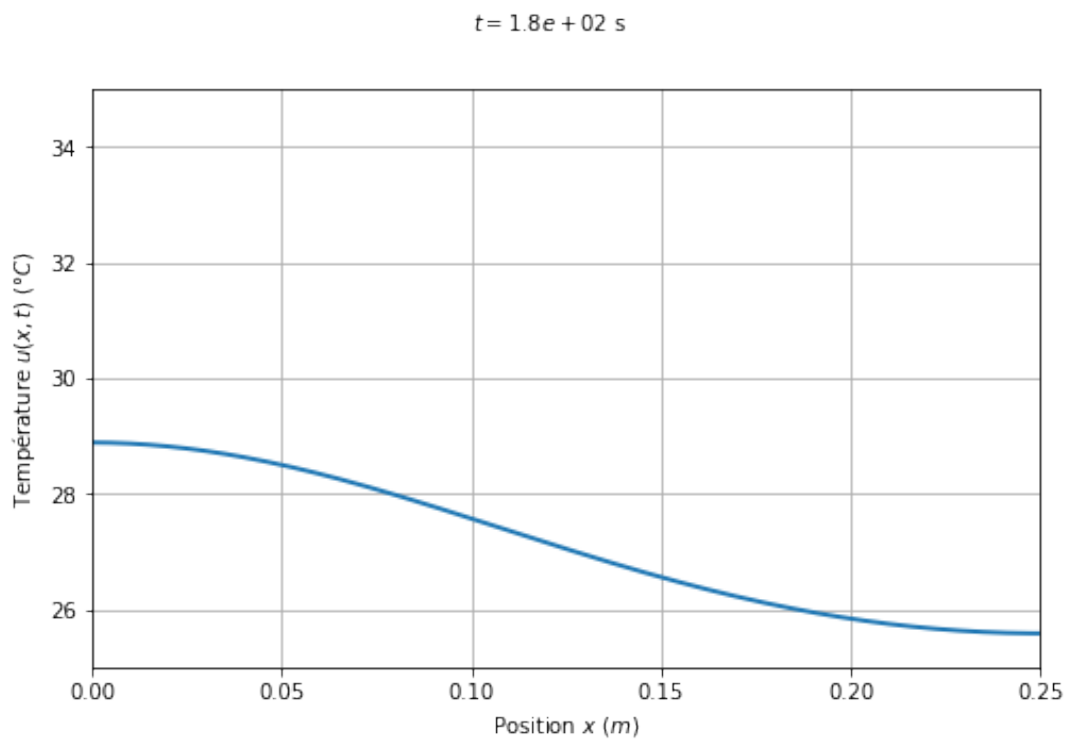
Une autre simulation, avec $x_0 = 0$:

```
In [52]: sigma = 0.3
        x0 = 0.
```

```
U0 = 25+10*np.exp(-25*(X_s-x0)**2/sigma**2)
```

```
solvaro(U0, True)
```

Out [52]: <matplotlib.animation.FuncAnimation at 0x19056034160>



Encore une autre, avec une << cuve >> de température

$$u(x, 0) = 25 + 30 \left(\exp \left(-\frac{x^2}{\sigma^2} \right) + \exp \left(-\frac{(x - L)^2}{\sigma^2} \right) \right)$$

```
In [54]: sigma = 0.2  
x0 = 0.  
x1 = L  
U0 = 25+30*(np.exp(-25*(X_s-x0)**2/sigma**2)+np.exp(-25*(X_s-x1)**2/sigma**2))  
  
solvaro(U0, True)
```

Out [54]: <matplotlib.animation.FuncAnimation at 0x19055024e48>

