

# Projet 6, Modélisation d'une ventilation

Zouiche Omar et David Czarnecki

21 Mars 2021

Nous allons migrer le code du projet 3 de l'isolateur thermique afin de modéliser et dimensionner d'une ventilation pour le refroidissement d'un processeur, l'équation à résoudre est :  $\forall x \in [0, L]$  et  $\forall t \in [0, T]$  :

$$\frac{\partial T}{\partial t} + V \frac{\partial T}{\partial x} - k \frac{\partial^2 T}{\partial x^2} = f(x_{proc})$$

Elle modélise le phénomène d'advection. La constante  $V$  est la vitesse de l'air soufflé dans le sens de  $x$ .  $\frac{\partial T}{\partial x}$  est la diffusion. Mais nous partons de l'équation de la chaleur :

$$\begin{cases} \frac{\partial T}{\partial t}(x, t) - k \frac{\partial^2 T}{\partial x^2}(x, t) = f(x) \\ u(x, 0) = u_0(x) \end{cases}$$

On discrétise aussi les dérivées suivant la formule :

$$\frac{\partial T}{\partial t}(x_i, t_{n+1}) \simeq \frac{T(x_i, t_{n+1}) - T(x_i, t_n)}{dt}$$

et

$$\frac{\partial^2 T}{\partial x^2}(x_i, t_{n+1}) \simeq \frac{T(x_{i+1}, t_n) - 2T(x_i, t_n) + T(x_{i-1}, t_n)}{dx^2}$$

On considère les fonctionnelles :

$$J_1(V) = \max(0, T(V, x = 1/2) - 1.5)$$

et :

$$J_2(V) = \frac{1}{2} V^2$$

qui prennent la vitesse  $V$  comme variable. Elles nous seront utiles pour tracer le front de Pareto exprimé par  $(J_1(V), J_2(V))$ .

```
[14]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

Fmax = 3    # max heat production source level
V = 0       # flow velocity in range [0, 2 m/s]
K = 0.001   # Reference Diffusion coefficient
L = 1.0     # Domain size
Time = 1    # Integration time
NX = 100    # Number of grid points
nbctrl=20   # Sampling of V range
```

```

ifre = 1000
Tcible = 1.5
Tref = 1

# Initialisation
x = np.linspace(0.0,1.0, NX)
T = np.ones(NX)
RHS = np.zeros(NX)
F = np.zeros(NX)
cost = np.zeros(nbctrl)
cost1 = np.zeros(nbctrl)
cost2 = np.zeros(nbctrl)
ctrlsave = np.zeros(nbctrl)

# PARAMETRES
dx = L/(NX-1)

DCNTRL = 0.1
CNTRL = -DCNTRL
gradtarget = 0

for jctrl in range(0,nbctrl):
    CNTRL+= DCNTRL
    ctrlsave[jctrl]=CNTRL
    V = CNTRL
    print('V=',V)
    dt= dx**2/(2*(K+0.5*dx*abs(V)) + abs(V)*dx + Fmax*dx**2)
    NT = int(Time/dt)

### MAIN PROGRAM

for j in range(1,NX-1):
    F[j]= np.exp(-1.e10*(x[j]-0.5)**8)*Fmax
    T[j] = Tref
T[0]= Tref

### MAIN LOOP
for n in range(0,NT):

    for j in range(1,NX-1):

        Diffusion = (K+0.5*dx*abs(V))*(T[j-1]-2*T[j] + T[j+1])/(dx**2)
        Advection = V*(T[j+1]-T[j-1])/(2*dx)
        RHS[j] = dt*(Diffusion - Advection + F[j])

```

```

    for j in range(1,NX-1):
        T[j] += RHS[j]

    T[NX-1] = 2*T[NX-2] - T[NX-3]

j1 = max(0,np.amax(T-Tcible))
j2 = 0.5*V**2

if (n == NT-1):
    cost[jctrl]= j1 + j2
    cost1[jctrl]= j1
    cost2[jctrl]= j2
    cvtest = np.linalg.norm(RHS)
    print('CV : ', cvtest, ' Coût = ',cost[jctrl])
    plotlabel = "CNTRL = %1.2f" %(ctrlsave[jctrl])
    plt.plot(x,T,label=plotlabel)

plt.title("Solution")
plt.xlabel('x/L')
plt.ylabel('T/Tref')
plt.grid()

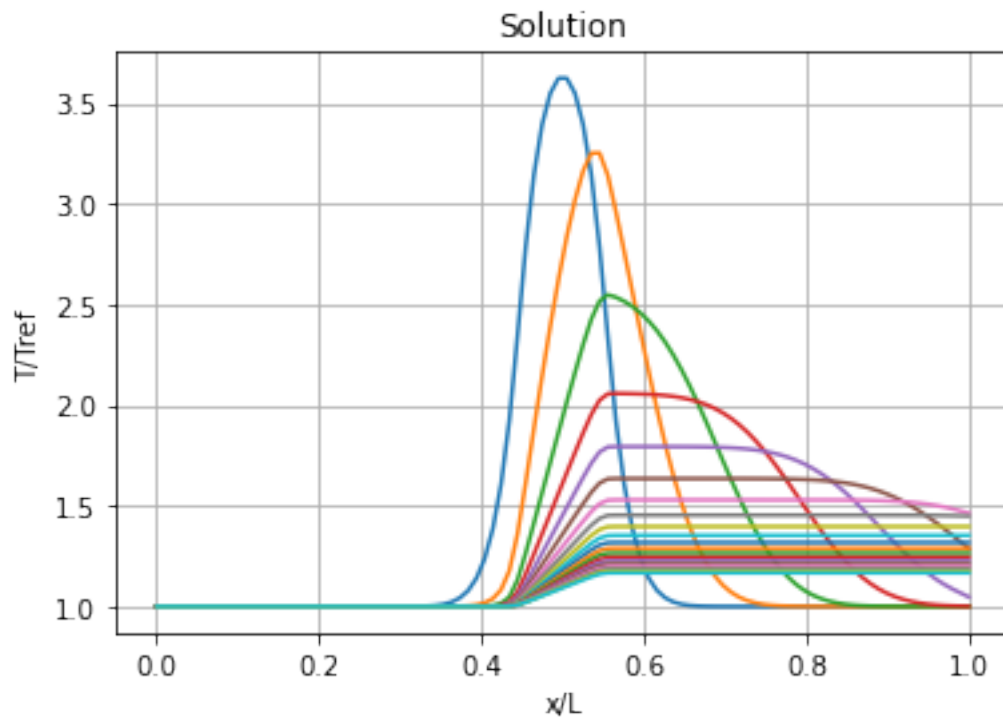
```

```

V= 0.0
CV : 0.3196300243304936 Coût = 2.1249886662321553
V= 0.1
CV : 0.1602959414670268 Coût = 1.758339604821734
V= 0.2
CV : 0.10514374894753067 Coût = 1.0685612517694687
V= 0.30000000000000004
CV : 0.07734603786534618 Coût = 0.6033611158438649
V= 0.4
CV : 0.060034167427764434 Coût = 0.3743624779585563
V= 0.5
CV : 0.03530696743814465 Coût = 0.2604955197479424
V= 0.6
CV : 0.00842644653701746 Coût = 0.20957963051038525
V= 0.7
CV : 0.0007033351064085216 Coût = 0.24499999999999997
V= 0.7999999999999999
CV : 2.3055738234964935e-05 Coût = 0.31999999999999995
V= 0.8999999999999999
CV : 4.1227268945476943e-07 Coût = 0.40499999999999999
V= 0.9999999999999999
CV : 3.257862931498613e-09 Coût = 0.49999999999999999
V= 1.0999999999999999
CV : 1.4686949771010557e-11 Coût = 0.60499999999999999

```

$V = 1.2$   
 $CV : 4.0716085954400287e-14$  Coût = 0.72  
 $V = 1.3$   
 $CV : 7.302211679180355e-16$  Coût = 0.8450000000000001  
 $V = 1.4000000000000001$   
 $CV : 7.295722975184307e-16$  Coût = 0.9800000000000002  
 $V = 1.5000000000000002$   
 $CV : 7.417470075798335e-16$  Coût = 1.1250000000000004  
 $V = 1.6000000000000003$   
 $CV : 7.39493683972066e-16$  Coût = 1.2800000000000005  
 $V = 1.7000000000000004$   
 $CV : 7.402545072970038e-16$  Coût = 1.4450000000000007  
 $V = 1.8000000000000005$   
 $CV : 7.413910030997843e-16$  Coût = 1.6200000000000008  
 $V = 1.9000000000000006$   
 $CV : 7.380056167885457e-16$  Coût = 1.8050000000000001

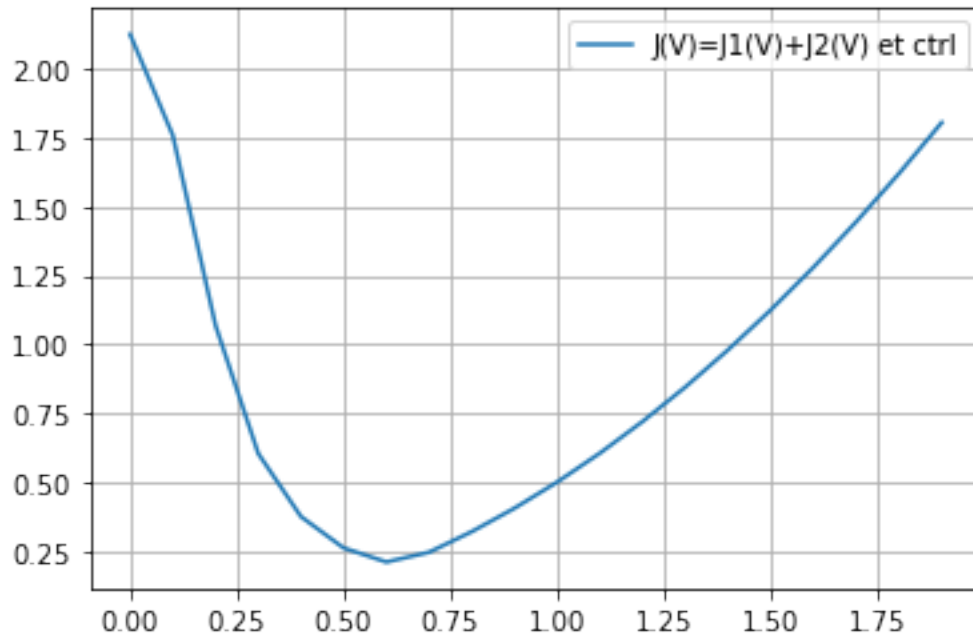


La fonction  $J(V)$  qui exprime le coût :

```

[12]: plt.figure()
      plt.plot(ctrlsave, cost, label = 'J(V)=J1(V)+J2(V) et ctrl')
      plt.grid()
      plt.legend()
  
```

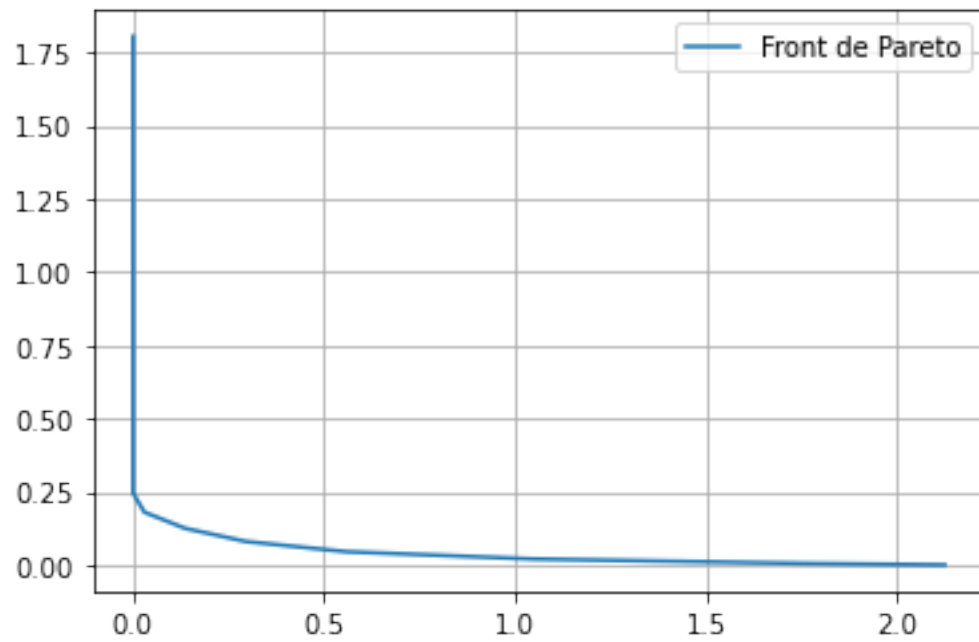
[12]: <matplotlib.legend.Legend at 0x1c4efa700a0>



Le front de Pareto : qui nous montre que  $\min J(V) = J(0.6)$

```
[15]: plt.figure()  
plt.plot(cost1, cost2, label='Front de Pareto')  
plt.grid()  
plt.legend()
```

[15]: <matplotlib.legend.Legend at 0x1c4ef98e8b0>



$V = 0.6$  est donc l'optimum de Pareto, le coût  $J$  reste assez faible pour cette valeur  $V$ .