

# Sur le dimensionnement d'une ventilation en milieux homogène

Gaggini lorenzo et Ferreti Thibault

Dans ce rapport, en s'inspirant d'un précédent travail sur l'isolation thermique, on cherche à minimiser le coût électrique d'un système de ventilation, en fonction du rapport entre la température de l'objet chauffant et celle de l'air ambiant.

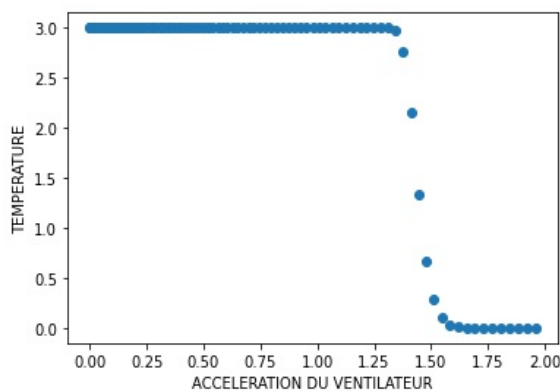
Pour ce faire, on introduit la notion d'optimum de pareto, qui, étant donné un ensemble de points, nous permet de trouver un sous-ensemble de points limite noté front de pareto, qui nous serviront à déterminer la condition minimale recherchée.

Dans l'application qui suit, la température de l'objet chauffant est donnée par la fonction

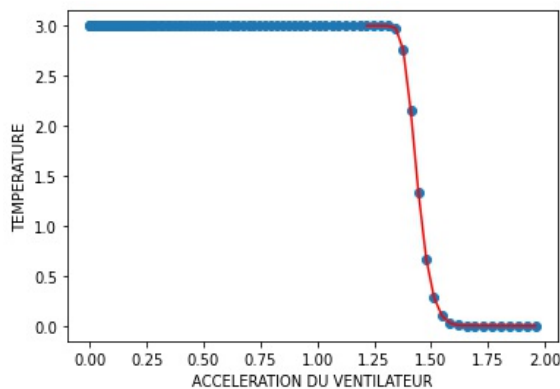
$$f(x) = 3 \times e^{-1 \times 10e(x-0,5)^8}$$

Le flux d'air est supposé constant et agissant instantanément sur le rapport de température,

Ainsi, en adaptant un algorithme de calcul de front de pareto aux données offertes par le modèle utilisé dans notre précédent rapport sur l'isolation thermique, on produit un algorithme (page 2) nous permettant de visualiser le graphique suivant :



*Le nuage de points formé par le flux de chaleur pour chaque niveau d'accélération du ventilateur*



Le même graphique, avec en rouge le front de pareto

**NB:** l'algorithme nous donne également l'ensemble pris dans le front, et leur position dans la liste des points

## Algorithme pour le calcul d'un front de pareto pour un ensemble de point données

```

import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

N=100
Fmax = 3 # max heat production source level
U=[]
V=[]
J=[]
F=[]
T=[]
scores = np.array([ [ None for y in range( 2 ) ] for x in range( N ) ])
for i in range(0,N):
    U.append(i/190)
    V.append(i/50)
for i in range(0,N):
    J.append(1/2*V[i]**2)

for j in range (0,N):
    F.append(np.exp(-1.e10*(U[j]-0.5)**8)*Fmax) #RHS modelling heat source term (processor)
for k in range (0,N):
    T.append(min(3,-F[k]+3))
for a in range (0,N):
    scores[a]=([T[a],J[a]])
x = scores[:, 1]
y = scores[:, 0]

print('Tableau des points à évaluer',scores)
plt.scatter(x,y)
plt.ylabel('TEMPERATURE')
plt.xlabel('ACCELERATION DU VENTILATEUR')
plt.show()

def identify_pareto(scores):
    # Count number of items
    population_size = (scores.shape[0])
    # Create a NumPy index for scores on the pareto front (zero indexed)
    population_ids = np.arange(population_size)
    # Create a starting list of items on the Pareto front
    # All items start off as being labelled as on the Pareto front
    pareto_front = np.ones(population_size, dtype=bool)
    # Loop through each item. This will then be compared with all other items
    for i in range(population_size):
        # Loop through all other items
        for j in range(population_size):
            # Check if our 'i' point is dominated by out 'j' point
            if all(scores[j] >= scores[i]) and any(scores[j] > scores[i]):
                # j dominates i. Label 'i' point as not on Pareto front
                pareto_front[i] = 0
                # Stop further comparisons with 'i' (no more comparisons needed)
                break
    # Return ids of scenarios on pareto front
    return population_ids[pareto_front]

pareto = identify_pareto(scores)
print ('Points on Pareto front: \n',pareto)

pareto_front = scores[pareto]
print ('\nPareto front scores')
print (pareto_front)

pareto_front_df = pd.DataFrame(pareto_front)
pareto_front_df.sort_values(0, inplace=True)
pareto_front = pareto_front_df.values

x_all = scores[:, 1]
y_all = scores[:, 0]
x_pareto = pareto_front[:, 1]
y_pareto = pareto_front[:, 0]

plt.scatter(x_all, y_all)
plt.plot(x_pareto, y_pareto, color='r')
plt.xlabel('ACCELERATION DU VENTILATEUR')
plt.ylabel('TEMPERATURE')
plt.show()

```