

## PARTIE I

1.

```
1 from math import exp, tanh
2 from random import randrange, random
```

2.

On pose  $f(x, t) = x - \tanh(x/t)$ .

```
1 def f(x, t):
2     return x - tanh(x / t)
```

3.

*Erreur* : On lira  $f(x, t)$  au lieu de  $f(m, t)$ .

*Imprécision* : On supposera aussi que  $f$  change de signe sur son unique valeur d'annulation, sans quoi la dichotomie ne fonctionnera pas.

```
1 def dichotomie(f, t, a, b, eps):
2     while b - a > eps:
3         m = (a + b) / 2
4         if f(m, t) * f(b, t) < 0:
5             a = m
6         else:
7             b = m
8     return (a + b) / 2
```

4.

Posons  $p$ , le nombre de tours de boucle `while` nécessaires, avec à chaque tour une division par 2 de la largeur de l'intervalle. L'algorithme se termine lorsque l'intervalle atteint une largeur de  $\text{eps}$ , ainsi  $(b - a)/2^p = \text{eps}$ . On en déduit

$$p = \log_2 \left( \frac{b - a}{\text{eps}} \right)$$

L'algorithme est donc en  $\mathcal{O} \left( \log \left( \frac{b - a}{\text{eps}} \right) \right)$ .

5.

```
1 def construction_liste_m(t1, t2):
2     solutions = []
3     pas = (t2 - t1) / 499 # Pour avoir les 2 bornes incluses
4     for i in range(500):
5         t = t1 + pas*i
6         if t >= 1:
7             m = 0
8         else:
9             m = dichotomie(f, t, 0.001, 1, 1e-6)
10        solutions.append(m)
11    return solutions
```

## PARTIE II

6.

```
SELECT nom FROM matériaux WHERE t_curie > 500
```

7.

```
SELECT nom_fournisseur, prix_kg * 4.5 FROM fournisseurs
JOIN prix ON id_four = id_fournisseur
WHERE id_mat = 8713
```

8.

```
SELECT nom_fournisseur, prix_kg * 4.5 FROM fournisseurs
JOIN prix ON id_four = id_fournisseur
WHERE id_mat = 8713
AND prix_kg =
(SELECT MIN(prix_kg) FROM prix WHERE id_mat = 8713)
```

9.

```
SELECT nom, AVG(prix_kg) AS moyenne FROM materiaux
JOIN prix ON id_mat = id_materiau
GROUP BY id_mat HAVING moyenne < 50
```

## PARTIE III

10.

```
1 def initialisation():
2     return [1] * n
```

11.

```
1 def initialisation_anti():
2     L = []
3     for i in range(h):
4         if i%2 == 0:
5             L.extend([1] * h)
6         else:
7             L.extend([-1] * h)
8     return L
```

12.

```
1 def repliement(s):
2     L = []
3     for i in range(h):
4         L.append(s[h*i:h*(i+1)])
5     return L
```

13.

*Remarque : question qui me semble fastidieuse, mais peut-être ai-je raté un moyen plus simple...*

```
1 def liste_voisins(i):
2     v = []
3     if i%h == 0: # Voisin de gauche
4         v.append(i + h-1)
5     else:
6         v.append(i-1)
7     if i%h == h-1: # Voisin de droite
8         v.append(i - (h-1))
9     else:
10        v.append(i+1)
11    if i//h == h-1: # Voisin du dessous
12        v.append(i%h)
13    else:
14        v.append(i + h)
15    if i//h == 0: # Voisin du dessus
16        v.append((h-1)*h + i%h)
17    else:
```

```

18     v.append(i - h)
19     return v

```

## 14.

```

1 def energie(s):
2     E = 0
3     for i in range(n):
4         E_i = 0
5         L_voisins = liste_voisins(i)
6         for iv in L_voisins:
7             E_i += s[i] * s[iv]
8         E += E_i
9     return - 1/2 * E # En prenant J = 1 comme le demande l'énoncé

```

## 15.

```

1 def test_boltzmann(delta_e, T):
2     if delta_e <= 0:
3         return True
4     p = exp(-delta_e / T)
5     if random() < p:
6         return True
7     return False

```

## 16.

La solution 2, `calcul_delta_2e` est clairement la plus rapide, puisqu'elle part du principe que l'énergie étant la même presque partout, la variation à calculer ne nécessite que le calcul de l'énergie autour du spin à inverser. Elle se fait en temps constant, contrairement à la première qui se fait en temps linéaire.

## 17.

*Remarque : ici la fonction est une procédure, sans valeur de retour, qui modifie `s` par effet de bord.*

```

1 def monte_carlo(s, T, n_tests):
2     for i_test in range(n_tests):
3         i = randrange(0,n)
4         if test_boltzmann(calcul_delta_e2(s, i), T):
5             s[i] *= -1

```

## 18.

```

1 def aimantation_moyenne(n_tests, T):
2     s = initialisation()
3     monte_carlo(s, T, n_tests)
4
5     # Calcul de l'aimantation moyenne
6     m = 0
7     for i in range(n):
8         m += s[i]
9     return m/n

```

## 19.

La fonction `initialisation` se fait en temps linéaire de  $n$ . `monte_carlo` est en  $O(n_{tests})$  grâce à `calcul_delta_e2` qui est en temps constant. Enfin, le calcul de l'aimantation moyenne est en temps linéaire de  $n$ .

Ainsi, la fonction `aimantation_moyenne` est en  $O(n_{tests} + n)$  ou  $O(n_{tests} + h^2)$ .

## 20.

Dans le cas où l'on prendrait en compte toutes les interactions, le calcul de  $\Delta E$  aurait nécessité  $O(n)$  calculs. Cela aurait donc changé la complexité symptotique en  $O(n_{tests} \times n)$ .

21.

L'augmentation de la température a tendance à rendre aléatoire la répartition des domaines +1 et -1, et donc à supprimer l'aimantation du matériaux.

## PARTIE IV

22.

```
1 def explorer_voisinage(s, i, weiss, num):
2     for iv in liste_voisins(i):
3         if weiss[iv] == -1 and s[iv] == s[i]:
4             weiss[iv] = num
5             explorer_voisinage(s, iv, weiss, num)
```

23.

```
1 def explorer_voisinage_pile(s, i, weiss, num, pile):
2     pile.append(i)
3     while len(pile) > 0:
4         iv = pile.pop()
5         weiss[iv] = num
6         for ivv in liste_voisins(iv):
7             if weiss[ivv] == -1 and s[ivv] == s[i]:
8                 pile.append(ivv)
```

24.

```
1 def construire_domaines_weiss(s):
2     num, i = 0, 0
3     weiss = [-1] * n
4     while i < n:
5         # On marque tous les spins du domaine
6         pile = []
7         explorer_voisinage_pile(s, i, weiss, num, pile)
8         # On cherche un nouveau point de départ
9         i += 1
10        while i < n and weiss[i] != -1:
11            i += 1
12            num += 1
13    return weiss
```