



Programmation dynamique - Problème du sac à dos - Énoncé

Objectif  : Mettre en oeuvre et comparer les stratégies gloutonnes et dynamiques.

Savoir faire  : commenter le code, documenter les fonctions (“Docstring”) et écrire des tests pour les fonctions écrites.

 Respecter les notations de l'énoncé.

Définition du problème

Soit n objets auxquels on associe les valeurs v_0, \dots, v_{n-1} et les poids w_0, \dots, w_{n-1} (v = value, w = weight).

Le poids maximum du sac à dos est noté W_{max} .

But : maximiser la valeur emportée $v_{max} = \sum_{i \in \{0,1,\dots,n-1\}} v_i$ en respectant la contrainte sur le poids total emporté qui ne doit pas dépasser la capacité du sac : $\sum_{i \in \{0,1,\dots,n-1\}} w_i \leq W_{max}$.

Implémentation - Notations

Les valeurs et les poids ainsi que le poids total du sac sont des entiers strictement positifs.

On fait le choix de travailler exclusivement avec des listes.

On note :

- v la liste de n valeurs comprises entre 1 et une valeur maximale v_m ;
- w la liste de n poids compris entre 1 et une valeur maximale w_m ;
- W_{max} le poids maximum du sac (entier strictement positif).

Dans la suite, on écrit trois fonctions.

1. Un premier algorithme glouton.
2. Un second algorithme glouton utilisant une heuristique différente.
3. Un algorithme dynamique itératif ascendant.

Ces fonctions renvoient :

- la valeur maximum déterminée $v_{max} = \sum_{i \in \{0,1,\dots,n-1\}} v_i$;
- les objets choisis dans le cas des algorithmes gloutons ou le tableau des choix optimaux dans le cas de l'algorithme dynamique ;
- le temps de calcul.

Bibliothèques

```
[ ]: from _validation import *
import random as rd
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.lines as lines
from time import perf_counter, sleep
import statistics
```

Rappel python - Module random

module random

`random.seed(a=None)`

Initialise le générateur de nombres aléatoires : en fixant la valeur a , le même tirage aléatoire est obtenu sur différentes machines ou au cours d'exécutions successives.

`random.randint(a, b)`

Renvoie un entier aléatoire N tel que $a \leq N \leq b$.

`random.random()`


Renvoie un nombre aléatoire à virgule flottante x tel que $0.0 \leq x < 1.0$

`random.uniform(a, b)`

Renvoie un nombre aléatoire à virgule flottante x tel que $a \leq x \leq b$ pour $a < b$ et $b \leq x \leq a$ pour $b < a$.

1 Préliminaires

1.1 Fonction tirage

 Ecrire une fonction `tirage(n, vm, wm)` renvoyant deux listes de n éléments.

La première liste est une liste de n valeurs aléatoires comprises entre 1 et la valeur maximum vm .

La seconde liste est une liste de n poids aléatoires compris entre 1 et le poids maximum wm .

Rappel : utiliser `randint(a,b)` de la bibliothèque `random` (chargée ci-dessus sous l'alias `rd`).

```
[ ]: def tirage(n, vm, wm):
    """
    Paramètres :
        n : nombre d'objets
        vm : valeur maximum d'un objet
        wm : poids maximum d'un objet
    Renvoie :
        v, w : listes de n valeurs et de n poids tirés au hasard
    """
```

```
[ ]: # Test tirage
tirage(10, 5, 8)
```

1.2 Complément python - zip() - "Association" de listes

  Lire attentivement les commentaires, exécuter le code ci-dessous et observer.

```
[ ]: # On définit deux (ou plus) listes (ou/et tuple) de même longueur
L1 = ['c', 'a', 'b']
L2 = [3, 0, 1]

# zip(L1, L2, L3,...) permet d'associer les éléments de même index des différentes
↳ listes dans un tuple

for t in zip(L1, L2): # Parcours par tuple
    print(t)

for x, y in zip(L1, L2): # Parcours par éléments des tuples
    print(x, y)


# zip(L1, L2) n'est pas une liste (c'est un objet itérable) mais peut être transformé
↳ en liste
list(zip(L1, L2))
```

Objet itérable

Un objet est itérable si on peut parcourir ses éléments à l'aide d'une boucle for.
Exemples d'objets itérables : liste, tuple, chaîne, dictionnaire, range()...

zip

zip(L1, L2...) renvoie un objet itérable de tuples de la forme $(L_1[0], L_2[0], \dots), (L_1[i], L_2[i], \dots), \dots$



 Ecrire une fonction zip2(L1, L2) effectuant le même travail que la fonction zip mais renvoyant une liste. Quelle est sa complexité en n , la longueur des listes L1 et L2 ?

```
[ ]: def zip2(L1, L2):

zip2(L1, L2)
```



La complexité de la fonction est $O(n)$ en raison de la boucle sur les n éléments des deux listes.

1.3 Rappel - Fonction lambda - Définition d'une fonction "à la volée"

  Exécuter le code ci-dessous et observer.

```
[ ]: # Fonction définie "à la volée" = syntaxe courte (sans utiliser def fct():)
f = lambda x: 2*x+1

# Appel de la fonction f
f(3)
```

  Exécuter le code ci-dessous et observer (l'intérêt d'une telle fonction apparaîtra dans la suite).



```
[ ]: # Fonction renvoyant la 3ème valeur d'une liste ou d'un tuple nommé e
element3 = lambda e : e[2] # Paramètre e = liste ou tuple ; renvoie e[2] = 3ème
    ↪ élément de e

# Appel de la fonction element3
element3([0,1,2,3,4])
```

 lambda

lambda *nom_variable*: expression

1.4 Complément python - sort vs sorted() - Tri de listes

  Exécuter les deux blocs de code ci-dessous, observer et comparer les deux méthodes de tri.

```
[ ]: # Tri simple (liste, tuple) par ordre croissant

# Méthode .sort()
L = ['c', 'a', 'b']
L.sort()



# TRI EN PLACE : L est modifiée
L
```

```
[ ]: # Tri simple (liste, tuple) par ordre croissant

# Fonction sorted()
L = ['c', 'a', 'b']

# Création d'une nouvelle liste L n'est pas modifiée
Ltriee = sorted(L)
L, Ltriee
```

```
[ ]: # Tri simple (liste, tuple) par ordre décroissant
sorted(L, reverse=True)
```

  Exécuter et commenter le code dans la cellule ci-dessous.

```
[ ]: # Création d'une liste de tuple (on aurait pu utiliser zip comme précédemment)
L = [('c', 2), ('a', 1), ('b', 0)]

# ... (remplacer par un commentaire)...
sorted(L, key=lambda L:L[0])
```

 Ecrire le code permettant d'obtenir la liste [('c', 2), ('a', 1), ('b', 0)] à partir de la liste L.

```
[ ]:
```

sort et sorted

```
liste.sort(key=None, reverse=False)
```

liste.sort() est une méthode de l'objet liste qui effectue un **tri en place** (liste est modifiée).



```
sorted(liste, key=None, reverse=False)
```

sorted(liste) est une fonction définie sur les listes qui ne modifie pas liste (renvoie une nouvelle liste).

Le paramètre key permet de définir un critère de tri à l'aide d'une fonction lambda.

1.5 Complément python - perf_counter() - Mesure de durées

La fonction perf_counter() du module time renvoie un instant (origine des temps inconnue) en secondes.


  Exécuter, observer et commenter le code ci-dessous.

```
[ ]: ti = perf_counter()    #
      sleep(2)             # Instructions = code à exécuter (attendre 2 s dans cet exemple)
      tf = perf_counter()  #
      Dt = tf - ti         #
      print(f'ti = {ti}, tf = {tf}, tf-ti = {Dt:.3f}') # Durée affichée avec 3 chiffres
      ↪ après la virgule
```

2 Stratégie gloutonne

2.1 Fonction glouton1

On donne ci-dessous le code, incomplet, de la fonction `glouton1(v, w, Wmax)`.


 Compléter le code (ligne 16) ainsi que les commentaires au sein du code.

```
[ ]: def glouton1(v, w, Wmax):  
    """  
    Paramètres :  
        v      : listes de valeurs aléatoires pour n=len(v) objets  
        w      : listes de poids tirés au hasard pour n objets  
        Wmax   : poids maximum du sac à dos  
  
    Renvoie :  
        vmax   : valeur maximum déterminée pour le sac à dos  
        objets : liste de tuples [(vi, wi),...] = objets choisis  
        temps  : durée du calcul en ms  
    """  
    ti = perf_counter()          #  
    n = len(v)                   #  
    # Tri de la liste [(vi, wi)] par ordre DECROISSANT sur vi  
    v_triee =  
    vmax = 0                      #  
    Wrestant = Wmax               # Initialisation du poids RESTANT disponible  
    objets = []                   #  
    for i in range(n):           #  
        wi = v_triee[i][1]       #  
        if wi <= Wrestant:      #  
            vi = v_triee[i][0]   #  
            vmax += vi           #  
            Wrestant -= wi       #  
            objets.append((vi, wi)) #  
    tf = perf_counter()          #  
    return vmax, objets, round((tf-ti)*1e3, 6)
```

```
[ ]: # Test glouton1  
v, w = tirage(10, 5, 8)  
Wmax = 50  
vmax, objets, tcalc = glouton1(v, w, Wmax)  
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')  
print(f'Vmax = {vmax} \nObjets = {objets}')  
print(f'Temps de calcul = {tcalc:.3f} ms')
```

Dans cet exemple, le temps de calcul est très faible mais il servira pour des comparaisons dans la suite.

2.2 Questions


 Répondre aux questions en complétant les commentaires ci-dessous.

1. A l'aide du code fourni préciser en quoi consiste la stratégie gloutonne.
2. Pour quelle raison le tri (ligne 16) est-il effectué par ordre décroissant sur les valeurs ?
3. Ligne 28, que représente le troisième item (`round((tf-ti)*1e3, 3)`) renvoyé par la fonction ?

```
[ ]: # Questions
# 1.
# 2.
# 3.
```

2.3 Fonction glouton2


L'heuristique utilisée dans la fonction `glouton1` n'est pas la meilleure, le critère valeur/poids est a priori beaucoup plus efficace.

 Ecrire le code de la fonction `glouton2(v, w, Wmax)` utilisant cette heuristique (une seule ligne est à modifier !).

```
[ ]:
```

```
[ ]: # Test glouton2
vmax, objets, tcalc = glouton2(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')
print(f'Vmax = {vmax} \nObjets = {objets} \nTemps de calcul = {tcalc:.3f} ms')
```

2.4 Comparaison des fonctions glouton1 et glouton2

 Exécuter le code à plusieurs reprises en comparant les résultats fournis par les deux algorithmes.

```
[ ]: # Comparaison glouton1 et glouton2
v, w = tirage(20, 10, 20)
Wmax = 40
vmax1, objets1, tcalc1 = glouton1(v, w, Wmax)
vmax2, objets2, tcalc2 = glouton2(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}\n')
print(f'Glouton 1 \nVmax = {vmax1} \nObjets = {objets1} \nTemps de calcul = {tcalc1:.
↪3f} ms\n')
print(f'Glouton 2 \nVmax = {vmax2} \nObjets = {objets2} \nTemps de calcul = {tcalc2:.
↪3f} ms')
```

3 Stratégie dynamique

Algorithme

La mise en œuvre de la programmation dynamique itérative ascendante repose sur le remplissage d'un tableau de la forme (en prenant l'exemple du cours) :

	0 lbs	1 lbs	2lbs	3lbs	4 lbs
	0	0	0	0	0
Guitar 1lbs \$1500	0	G \$1500	G \$1500	G \$1500	G \$1500
stereo 4lbs \$3000	0	G \$1500	G \$1500	G \$1500	S \$3000
Laptop 3lbs \$2000	0	G \$1500	G \$1500	L \$2000	G+L \$3500


Pour n objets et un sac de capacité maximale W_{max} , le tableau comporte $n + 1$ lignes et $W_{max} + 1$ colonnes. Ce tableau sera nommé `tab_vmax`, représenté par une liste de listes et initialisé par des valeurs nulles.


Notations :

- ligne $i + 1$: évaluation de l'objet de valeur $v_i = v[i]$ et de poids $w_i = w[i]$ à choisir ou non ;
- colonne j : la capacité maximale du sac dans cette colonne est j lbs ;
- $v_{max}[i][j]$ la valeur optimale calculée pour la cellule ligne i colonne j .

Relation de récurrence : $v_{max}[i + 1][j] = \begin{cases} \max(v_{max}[i][j], v[i] + v_{max}[i][j - w[i]]) & \text{si } w[i] \leq j \\ v_{max}[i][j] & \text{si } w[i] > j \end{cases}$

3.1 Approche dynamique itérative ascendante

 Ecrire la fonction `dyn_iter(v, w, Wmax)` renvoyant la valeur maximum cherchée, le tableau `tab_vmax` (liste de listes) des valeurs optimales ainsi que le temps de calcul en ms. On pourra utiliser la fonction `max()` de python.

 Ne pas initialiser le tableau `tab_vmax` (ci-dessous) par la commande `[[0] * (Wmax+1)] * (n+1)` (les lignes sont dupliquées et ne sont donc pas indépendantes les unes des autres \Rightarrow comportement inattendu).

```
[ ]: def dyn_iter(v, w, Wmax):
    """
    Paramètres :
        v      : listes de valeurs aléatoires pour n=len(v) objets
        w      : listes de poids aléatoires pour n objets
        Wmax   : poids maximum du sac à dos

    Renvoie :
        tab_vmax[n][Wmax] : valeur maximum déterminée pour le sac à dos
        tab_vmax          : tableau des choix optimaux (liste de listes)
        temps             : durée du calcul en ms
    """
    ti = perf_counter()
    n = len(v)                # Nombre d'objets
    # Initialisation du tableau des choix optimaux (n+1 lignes Wmax+1 colonnes) rempli
    ↪ de 0
    tab_vmax =
    # Remplissage du tableau
    for i in range( ):        # Boucle sur les objets (lignes)
        for j in range( ):    # Boucle sur TOUS les poids envisageables (colonnes)
            if w[i] > j:
```



```

else:

    tf = perf_counter()
    return

```

```

[ ]: # Test dyn_iter avec exemple du cours
v = [1500, 3000, 2000]
w = [1, 4, 3]
Wmax = 4
vmax, tableau, tcalc = dyn_iter(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')
print(f'Vmax = {vmax} \nTableau = \n{tableau} \nTemps de calcul = {tcalc:.3f} ms')

```



```

[ ]: # Test dyn_iter avec tirage aléatoire
# Initialisation générateur nombres pseudo-aléatoires : seed(valeur) = > répétabilité
rd.seed(0) # Modifier la valeur ou placer un # devant l'instruction pour obtenir des
↳ exécutions différentes
v, w = tirage(10, 5, 5)
Wmax = 8
vmax, tableau, tcalc = dyn_iter(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')
print(f'Vmax = {vmax} \nTableau = \n{tableau} \nTemps de calcul = {tcalc:.3f} ms')

```

3.2 Liste des objets choisis

La fonction précédente ne fournit pas la liste des objets choisis.

  Pour déterminer les objets choisis, on parcourt le tableau à l'envers en partant de la dernière cellule et on "saute" de choix optimal en choix optimal. Compléter le code (lignes 14, 15, 19, 20 et 21).

```

[ ]: def objets_choisis(v, w, Wmax, T):
    """
    Paramètres :
        v      : listes de valeurs aléatoires pour n=len(v) objets
        w      : listes de poids aléatoires pour n objets
        Wmax   : poids maximum du sac à dos
        T      : tableau des choix optimaux (liste de listes):


    Renvoi :
        sac : liste des objets choisis : liste de tuples [(v,w), ...]
    """
    sac = [] # Initialisation du sac à dos (liste)
    # On part de la dernière cellule du tableau :
    i = # Nombre d'objets RESTANT à choisir
    j = # Poids RESTANT disponible
    # Parcours du tableau via les choix optimaux :
    while i > 0: # Parcours de la dernière à la première ligne
        if T[i][j] > T[i-1][j]: # La valeur de la cellule (i, j) est optimal
            sac.append( # On ajoute l'objet au sac (attention,
↳décalage des index, cf. récurrence)
                j -= # Mise à jour du poids restant <=>
↳changement de colonne
            i -= # Ligne précédente avec nouveau poids

```

```
return sac
```

```
[ ]: # Test avec exemple du cours
v = [1500, 3000, 2000]
w = [1, 4, 3]
Wmax = 4
vmax, tableau, tcalc = dyn_iter(v, w, Wmax)
print(f'Vmax = {vmax} \nTableau = \n{tableau}')
objets_choisis(v, w, Wmax, tableau)
```

3.3 Approche dynamique récursive descendante

 Compléter le code de la fonction `dyn_rec(v, w, Wmax)` ci-dessous (lignes 18, 20, 22).

Cette fonction crée un dictionnaire nommé `memo_vmax`, qui remplace le tableau `tab_vmax` de la question III.1, dont les clés sont des tuples (i, j) associés aux valeurs optimales calculées pour la cellule (i, j) du tableau `tab_vmax`.

A l'intérieur de la fonction `dyn_rec`, on définit une fonction récursive `remplissage_memo(i, j)` qui remplit le dictionnaire `memo_vmax` (en utilisant la formule de récurrence ci-dessous dans laquelle l'indice i a été translaté pour tenir compte de la démarche ascendante ($i \rightarrow i - 1$ au lieu de $i \rightarrow i + 1$ pour la démarche descendante).

On pourra utiliser la fonction `max()` de python.

$$v_{max}[i][j] = \begin{cases} \max(v_{max}[i-1][j], v[i-1] + v_{max}[i-1][j-w[i-1]]) & \text{si } w[i-1] \leq j \\ v_{max}[i-1][j] & \text{si } w[i-1] > j \end{cases}$$

```
[ ]: def dyn_rec(v, w, Wmax):
    """
    Paramètres :
        v      : listes de valeurs aléatoires pour n=len(v) objets
        w      : listes de poids aléatoires pour n objets
        Wmax   : poids maximum du sac à dos

    Renvoi :
        vmax      : Tableau des choix optimaux (liste de listes)
        vmax[n][Wmax] : valeur maximum déterminée pour le sac à dos
        temps     : durée du calcul en ms
    """
    ti = perf_counter()
    memo_vmax={} # Dictionnaire de la forme {(i, j): valeur} remplaçant le tableau
    ↪vmax de la question III.1
    def remplissage_memo(i, j):
        if (i,j) not in memo_vmax:
            if i == 0:
                memo_vmax[(i,j)] =
            elif w[i-1] <= j:



            else:

        return memo_vmax[(i,j)]
    tf = perf_counter()
    return remplissage_memo(len(v), Wmax), memo_vmax, round((tf-ti)*1e3, 3)
```

```
[ ]: # Test dyn_rec avec exemple du cours
v = [1500, 3000, 2000]
w = [1, 4, 3]
Wmax = 4
vmax, memo_vmax, tcalc = dyn_rec(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')
print(f'Vmax = {vmax} \nTableau = \n{memo_vmax} \nTemps de calcul = {tcalc:.3f} ms')
```

Décorateur lru_cache (hors programme)

La bibliothèque functools de la librairie standard Python fournit un "décorateur" qui enveloppe automatiquement une fonction récursive dans une interface avec un dictionnaire réalisant la mémorisation, sans aucun travail supplémentaire pour le programmeur.

  Exécuter, observer.

```
[ ]: from functools import lru_cache # Bibliothèque dédiée à la mémorisation

def dyn_rec_cache(v, w, Wmax):
    """
    Paramètres :
        v      : listes de valeurs aléatoires pour n=len(v) objets
        w      : listes de poids aléatoires pour n objets
        Wmax   : poids maximum du sac à dos

    Renvoie :
        vmax           : Tableau des choix optimaux (liste de listes)
        vmax[n][Wmax] : valeur maximum déterminée pour le sac à dos
        temps          : durée du calcul en ms
    """

    @lru_cache # la fonction qui suit sera automatiquement mémorisée (écriture directe
    ↪ de la récurrence)
    def remplissage_memo(i, j):
        if i == 0:
            return 0
        elif w[i-1] <= j:
            return max(remplissage_memo(i-1, j), v[i-1] + remplissage_memo(i-1,
            ↪ j-w[i-1]))
        else:
            return remplissage_memo(i-1, j)

    return remplissage_memo(len(v), Wmax)
```

```
[ ]: # Test dyn_rec_cache avec exemple du cours
v = [1500, 3000, 2000]
w = [1, 4, 3]
Wmax = 4
vmax = dyn_rec_cache(v, w, Wmax)
print(f'Valeurs = {v} \nPoids = {w}')
print(f'Vmax = {vmax}')
```

4 Etude comparative des algorithmes gloutons et dynamiques

4.1 Comparaison pour un unique tirage aléatoire

La fonction `comparaison(v, Wmax, vm, wm)` fournie ci-dessous permet de comparer les deux algorithmes gloutons et l'algorithme dynamique itératif ascendant pour un tirage aléatoire.

■ Exécuter le code afin de pouvoir procéder aux expérimentations ci-dessous.

```
[ ]: def comparaison(n, v, Wmax, vm, wm, objets=False):
    # Tirage aléatoire des valeurs et des poids
    v, w = tirage(n, vm, wm)
    # Calculs par les 3 algorithmes
    Vmax_g1, objets_g1, tps_g1 = glouton1(v, w, Wmax)
    Vmax_g2, objets_g2, tps_g2 = glouton2(v, w, Wmax)
    Vmax_dy, tableau, tps_dy = dyn_iter(v, w, Wmax)
    objets_dy = objets_choisis(v, w, Wmax, tableau)

    # Valeur max et temps de calcul
    print('
                Valeur max      temps (ms)      ')
    print(f'Glouton 1      |      {Vmax_g1}      |      {tps_g1}')
    print(f'Glouton 2      |      {Vmax_g2}      |      {tps_g2}')
    print(f'Dynamique itérative |      {Vmax_dy}      |      {tps_dy}')

    # Détails - Objets choisis
    if objets:
        print('\n      Objets choisis')
        print('Glouton 2      : ', objets_g2)
        print('Dynamique itérative : ', objets_dy)

    # Comparaisons
    print("\n glouton2 vs dyn_iter :")
    print("  Même valeur max ?           ", Vmax_g2 == Vmax_dy)
    print("  Même nombre d'objets choisis ? ", len(objets_g2) == len(objets_dy))
    print('  Objets choisis identiques ?   ', set(objets_g2) == set(objets_dy))
```

■ 🕒 Relancer le code ci-dessous plusieurs fois si nécessaire pour voir apparaître les différences entre les résultats produits (en particulier pour les deux derniers algorithmes).

```
[ ]: # Nombre d'objets
n = 100
# Poids maximum du sac
Wmax = 300
# Valeur max et poids max pour chaque objet
vm, wm = 20, 30

comparaison(n, v, Wmax, vm, wm)
```

4.2 Statistiques pour un grand nombre de tirages aléatoires

La fonction `stats(n, Wmax, vm, wm, Ntirages)` fournie ci-dessous permet de comparer les deux algorithmes gloutons et l'algorithme dynamique itératif ascendant en termes de performance (comparaison des valeurs optimales obtenues) et de complexité temporelle sur un grand nombre de tirages aléatoires.

■ Exécuter le code afin de pouvoir procéder aux expérimentations ci-dessous.

```

[ ]: def stats(n, Wmax, vm, wm, Ntirages):
    # Score = écart relatif entre les valeurs max glouton et valeur max dynamique en %
    scores = []          # Initialisation de la liste des scores

    # Efficacité de glouton2 par rapport à dyn_iter = écart relatif des temps de
    ↪calcul en %
    tg2 = []
    tdy = []
    efficacite = []      # Initialisation de la liste des temps de calcul relatifs

    for t in range(Ntirages):      # Calculs pour N tirages
        v, w = tirage(n, vm, wm)    # Tirage valeurs, poids
        Vmax_g2, objets_g2, tps_g2 = glouton2(v, w, Wmax)      # Résultats glouton2
        Vmax_dy, tableau, tps_dy = dyn_iter(v, w, Wmax)        # Résultats dyn_iter
        scores.append(round((Vmax_dy - Vmax_g2)/Vmax_dy*100, 2)) # Mise à jour liste
    ↪scores
        tg2.append(tps_g2)
        tdy.append(tps_dy)
    tg2moy = statistics.mean(tg2)
    tg2moy = max(tg2moy, 1e-6) # Pour éviter les divisions par 0 !
    efficacite = [(t-tg2moy)/tg2moy*100 for t in tdy]
    efficacite_moy = statistics.mean(efficacite) # Efficacité moyenne

    # ----- Graphes -----
    plt.clf()
    fig = plt.figure()
    gs = fig.add_gridspec(2, hspace=0.5)
    axs = gs.subplots()
    fig.suptitle('Dynamique vs glouton')

    # Abscisse = tirages
    x = range(Ntirages)

    # Comparaison des complexités temporelles (écart relatif en %)
    axs[0].plot(x, efficacite)
    axs[0].plot([0, Ntirages], [efficacite_moy, efficacite_moy], color='red')
    axs[0].set(xlabel='Tirage', ylabel = 'Efficacité glouton (%)')
    txt = '% moyen = '+str(int(efficacite_moy))
    axs[0].text(10, efficacite_moy*1.05, txt, fontsize='small', color='red',
    ↪backgroundcolor='white')
    axs[0].set_title("Ecart relatif entre temps d'exécution des algo dynamique et
    ↪glouton")

    # Comparaison des valeurs optimales (écart relatif en %)
    axs[1].vlines(x, [0]*Ntirages, scores) # Diagramme en bâtons
    axs[1].set(xlabel='Tirage', ylabel = 'Ecart relatif (%)')
    axs[1].set_title('Ecart relatif 0% : valeur max glouton = valeur max dynamique')

    plt.show()

```

💡 Temps de calcul (complexité temporelle) et fiabilité de la version gloutonne.

```
[ ]: # Nombre d'objets
n = 100
# Poids maximum du sac
Wmax = 300
# Valeur max et poids max pour chaque objet
vm, wm = 20, 30
# Nombre de tirages
Ntirages = 100

stats(n, Wmax, vm, wm, Ntirages)
```

 Que penser de la stratégie gloutonne lorsqu'un écart de quelques % est toléré sur la valeur optimale ?