

Chapitre 10

Programmation dynamique

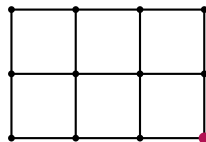
Ce chapitre présente la **programmation dynamique** : une méthode de résolution de problèmes qui combine la **récurtivité** (vue au chapitre précédent) et la **mémorisation** des résultats intermédiaires. L'idée générale est la suivante : pour résoudre un problème, on le décompose en **sous-problèmes** plus petits ; on résout chaque sous-problème *une seule fois*, on mémorise sa solution, et on la réutilise chaque fois que le même sous-problème réapparaît. Trois exemples classiques structurent ce chapitre : le comptage de chemins dans une grille, la suite de Fibonacci, puis le problème du rendu de monnaie.

I. Compter des chemins dans une grille

Avant de parler de Fibonacci, commençons par un exemple simple : compter des chemins dans une grille.

■ Exemple 10.1.

On dispose de la grille 2×3 ci-dessous : deux rangées et trois colonnes de carreaux, donc trois rangées et quatre colonnes d'intersections.



Question : combien de chemins mènent du coin inférieur droit (en olive) au coin supérieur gauche, en se déplaçant uniquement le long des **traits horizontaux vers la gauche** et le long des **traits verticaux vers le haut** ? ■

Une méthode efficace consiste à inscrire près de chaque intersection le nombre de chemins qui y mènent : ainsi, on n'a pas besoin de recompter à chaque fois que l'on veut repartir de ce coin.

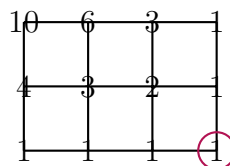
■ Exemple 10.2.

Pour aller du coin inférieur droit à l'intersection située dans sa diagonale (une case vers la gauche puis une case vers le haut, ou l'inverse), on peut emprunter deux chemins. On inscrit alors « 2 » à l'intersection concernée. ■

La règle de remplissage est simple : pour atteindre une intersection, le dernier déplacement vient soit de l'intersection **à droite** (déplacement vers la gauche), soit de l'intersection **en dessous** (déplacement vers le haut). Le nombre de chemins qui mènent à une intersection est donc la **somme** du nombre de chemins de l'intersection à droite et de celui de l'intersection en dessous. Les intersections du bord inférieur et du bord droit ne peuvent être atteintes que d'une seule façon : elles reçoivent 1.

■ **Exemple 10.3.**

En continuant le raisonnement de bas en haut et de droite à gauche, on obtient la figure suivante : chaque intersection porte le nombre de chemins qui y mènent. Le coin de départ (inférieur droit) vaut 1, et le coin d'arrivée (supérieur gauche) vaut 10 : il y a donc **10 chemins** pour la grille 2×3 . ■



■ **Exemple 10.4.**

À la main, on peut évaluer le nombre de chemins pour un carré de 5 par 5 : on remplit le tableau de 6×6 intersections avec la même règle (chaque case vaut la somme de la case à droite et de la case en dessous, les bords valent 1). On obtient 252 chemins. ■

■ **Exemple 10.5.**

Pour un tableau de 10 par 10, le même calcul donne 184 756 chemins. Le remplissage se fait très vite à la machine, alors qu'un comptage exhaustif des chemins serait irréaliste. ■

R Les nombres obtenus sont les coefficients du **triangle de Pascal** : pour une grille de n rangées et m colonnes de carreaux, le nombre de chemins cherché est le coefficient binomial $\binom{n+m}{n}$. Cette formule n'est pas exigible en NSI, mais elle permet de vérifier ses résultats.

Le programme suivant implémente le remplissage du tableau : chaque case reçoit la somme de la case à droite et de la case en dessous, en parcourant le tableau de bas en haut et de droite à gauche.

```
def nb_chemins(nbligne, nbcol):
    tab = [[0] * (nbcol + 1) for _ in range(nbligne + 1)]
    for i in range(nbligne + 1):
        tab[i][nbcol] = 1
    for j in range(nbcol + 1):
        tab[nbligne][j] = 1
    for i in range(nbligne - 1, -1, -1):
        for j in range(nbcol - 1, -1, -1):
            tab[i][j] = tab[i + 1][j] + tab[i][j + 1]
    return tab
```

```
print(nb_chemins(2, 3)[0][0]) # 10 : grille 2 x 3
print(nb_chemins(5, 5)[0][0]) # 252 : grille 5 x 5
print(nb_chemins(10, 10)[0][0]) # 184756 : grille 10 x 10
```

Ce programme illustre déjà le principe de la programmation dynamique : chaque sous-problème (le nombre de chemins vers une intersection) est résolu **une seule fois**, son résultat est **mémorisé** dans le tableau, puis **réutilisé** pour calculer les cases suivantes.

II. La suite de Fibonacci et la mémoïsation

1. La version récursive naïve

La suite de Fibonacci est définie par $F(0) = 1$, $F(1) = 1$ et, pour tout $n \geq 2$, $F(n) = F(n - 1) + F(n - 2)$. La programmation récursive donne une traduction directe de cette définition :

```
def fibo(n):
    if n <= 1:
        return 1
    else:
        return fibo(n - 1) + fibo(n - 2)
```

R Si vous envisagez de faire le test avec des valeurs supérieures à 20, **savegardez avant** : la version récursive naïve devient extrêmement lente, car elle recalcule sans cesse les mêmes valeurs.

■ Exemple 10.6.

Si on affiche l'arbre d'exécution de la fonction pour $n = 5$, on obtient le schéma suivant : chaque appel est représenté par un nœud, et les appels qui renvoient directement 1 sont les feuilles. ■

```

fibonacci(5)
|-- fibonacci(4)
| |-- fibonacci(3)
| | |-- fibonacci(2)
| | | |-- fibonacci(1)
| | | |-- fibonacci(0)
| | |-- fibonacci(1)
| |-- fibonacci(2)
| |-- fibonacci(1)
| |-- fibonacci(0)
|-- fibonacci(3)
    |-- fibonacci(2)
    | |-- fibonacci(1)
    | |-- fibonacci(0)
    |-- fibonacci(1)

```

On constate que les appels à `fibonacci(0)` et `fibonacci(1)` sont très nombreux : **on recalcule plusieurs fois la même chose**. Le tableau suivant donne le nombre total d'appels effectués par la version naïve :

n	0	1	2	3	4	5	10
Nombre d'appels	1	1	3	5	9	15	177

Le nombre d'appels croît comme la suite de Fibonacci elle-même : il est **exponentiel**. Pour $n = 20$, il faut déjà 21 891 appels.

2. La mémorisation

Le principe pour éviter ces recalculs consiste à **mémoriser temporairement les résultats déjà calculés**, dans une liste ou un dictionnaire. Cela s'appelle la **mémorisation**.

Définition 10.1.

La **mémorisation** consiste à stocker les résultats des sous-problèmes déjà résolus (dans une liste ou un dictionnaire) afin de ne pas les recalculer lors des appels suivants. On dit que l'on « mémorise » les résultats.

■ Exemple 10.7.

On complète la fonction récursive : la liste `memoisation` contient les deux premiers termes connus, et chaque résultat calculé y est ajouté. Pour $n = 5$, la liste se remplit progressivement : `[1, 1]`, puis `[1, 1, 2]`, `[1, 1, 2, 3]`, `[1, 1, 2, 3, 5]` et enfin `[1, 1, 2, 3, 5, 8]` : le 6^e terme vaut 8. ■

```
memoisation = [1, 1] # les deux premiers termes valent 1

def fibonacci_dynamique(n, memoisation):
    if n < len(memoisation):
        return memoisation[n]
    resultat = fibonacci_dynamique(n - 1, memoisation) +
               fibonacci_dynamique(n - 2, memoisation)
    memoisation.append(resultat)
    return resultat
```

```
fibonacci_dynamique(5, memoisation) # 6e terme de Fibonacci : 8
fibonacci_dynamique(30, memoisation)
fibonacci_dynamique(400, memoisation)
```

Chaque terme n'est calculé qu'une seule fois : la fonction renvoie le 401^e terme (un entier d'environ 84 chiffres) **instantanément**, alors que la version naïve ne terminerait pas.

R On ne recalcule pas plusieurs fois le même élément. On peut mesurer les temps d'exécution moyens des deux méthodes (version naïve et version mémorisée) pour une même valeur de n : la différence devient spectaculaire dès $n > 30$.

R À noter : la suite de Fibonacci ne sert qu'à **illustrer** le principe, car avec la forme itérative du calcul (une simple boucle qui garde les deux derniers termes), on ne répète pas plusieurs fois le même calcul : la mémorisation n'est pas nécessaire en pratique pour Fibonacci.

Définition 10.2.

La **programmation dynamique** est une méthode algorithmique qui consiste à résoudre un problème en le décomposant en **sous-problèmes**, à résoudre chaque sous-problème **une seule fois**, puis à **mémoriser** ses solutions (généralement dans un tableau ou un dictionnaire) pour éviter de les recalculer. Les deux ingrédients sont : une **formule de récurrence** qui exprime la solution du problème à partir de celles des sous-problèmes, et une **mémoire** (tableau ou dictionnaire) qui stocke les solutions déjà calculées.

III. Le rendu de monnaie

1. Le problème et l'algorithme glouton

Ce problème consiste à déterminer le nombre minimal de billets et de pièces nécessaires pour rendre une somme donnée. L'entrée est constituée de l'ensemble des valeurs des pièces P et de la somme s à rendre. La sortie est :

- soit le nombre minimal de pièces nécessaires (sortie 1) ;

— soit une liste de pièces, minimale, pour atteindre cette somme (sortie 2).

■ **Exemple 10.8.**

Le système des euros, avec des pièces à partir de 1 centime et des billets jusqu'à 500 €, correspond à l'entrée (les valeurs sont exprimées en **centimes**) :

$$P = [50\,000, 20\,000, 10\,000, 5\,000, 2\,000, 1\,000, 500, 200, 100, 50, 20, 10, 5, 2, 1]$$

On doit rendre 293,56 €, c'est-à-dire 29 356 centimes. L'**algorithme glouton** consiste à rendre à chaque étape la pièce de plus grande valeur inférieure ou égale à la somme restante :

$$29\,356 = 20\,000 + 5\,000 + 2\,000 + 2\,000 + 200 + 100 + 50 + 5 + 1$$

La sortie 1 est donc 9 pièces, et la sortie 2 est la liste [20000, 5000, 2000, 2000, 200, 100, 50, 5, 1]. ■

```
def rendu_glouton(liste_pieces, somme):
    ''' Renvoie la liste des pieces rendues par l'algorithme glouton.
        In : liste d'entiers triee par ordre decroissant, entier somme.
        Out : liste de pieces dont la somme vaut somme. '''
    rendu = []
    reste = somme
    for piece in liste_pieces:
        while piece <= reste:
            rendu.append(piece)
            reste = reste - piece
    return rendu
```

```
P = [50000, 20000, 10000, 5000, 2000, 1000, 500, 200, 100, 50, 20, 10, 5,
     2, 1]
print(len(rendu_glouton(P, 29356))) # 9 pieces
```

■ Exemple 10.9.

L'algorithme glouton ne donne pourtant pas toujours une solution optimale. Avec $P_1 = [10, 6, 1]$ et $s = 12$, il rend $[10, 1, 1]$: 3 pièces. Or $12 = 6 + 6$: 2 pièces suffisent. Le glouton a choisi la pièce de 10 en premier, et c'est ce choix qui le condamne. ■

R Pour toute la suite, on supposera que $1 \in P$. Cette hypothèse garantit qu'une **solution existe toujours** : avec des pièces de 1, on peut rendre n'importe quelle somme s (il suffit d'en prendre s). Sans cette hypothèse, certaines sommes pourraient être impossibles à rendre.

2. Une formule de récurrence

On note s la somme à rendre et $n_P(s)$ le nombre minimal de pièces à rendre pour la somme s .

Propriété 10.1.

Pour tout système de pièces P contenant 1 et toute somme $s \geq 0$:

$$n_P(s) = \begin{cases} 0 & \text{si } s = 0 \\ 1 + \min_{p \in P, p \leq s} (n_P(s - p)) & \text{sinon} \end{cases}$$

Explication : pour rendre la somme s avec une **première pièce** p , il reste $s - p$ à rendre, ce qui demande $n_P(s - p)$ pièces ; le nombre total est donc $1 + n_P(s - p)$. On choisit la pièce p qui rend ce nombre minimal. Le cas $s = 0$ ne demande aucune pièce.

■ Exemple 10.10.

Appliquons la formule à $P = [10, 6, 1]$ et $s = 12$:

$$n_P(12) = 1 + \min(n_P(2), n_P(6), n_P(11)) = 1 + \min(2, 1, 2) = 2$$

en effet $n_P(2) = 2 (1 + 1)$, $n_P(6) = 1$ (la pièce 6) et $n_P(11) = 2 (10 + 1)$. On retrouve bien la solution optimale : 2 pièces. ■

```
def rendu_rec(P, s):
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s
        Out : nombre minimal de pieces de P dont la somme est s. '''
    if s == 0:
        return 0
    return 1 + min(rendu_rec(P, s - p) for p in P if p <= s)
```

```
print(rendu_rec([10, 6, 1], 12)) # 2
print(rendu_rec([10, 6, 1], 22)) # 3 (10 + 6 + 6)
```

R La fonction `rendu_rec` est-elle efficace? **Non** : comme pour Fibonacci, l'arbre des appels récurrents explose et les mêmes calculs sont répétés des milliers de fois. Attention : éviter de prendre des valeurs de s trop grandes avec cette version.

R Pour aller plus loin (hors programme). Pour visualiser les appels récurrents d'une fonction, on peut utiliser l'outil `recviz` : on associe à la fonction un **décorateur** `@recviz` (cette notion n'est pas au programme de Terminale, on se contente de l'utiliser), puis on appelle la méthode `callgraph()`. L'outil affiche chaque appel, ses arguments et sa valeur de retour. On peut l'installer avec `pip` et consulter sa documentation.

```
from recviz import recviz

@recviz
def fibo(n):
    if n <= 1:
        return 1
    return fibo(n - 1) + fibo(n - 2)
fibo(5)
```

3. La version récursive avec mémoïsation

On reprend le principe de la mémoïsation : un dictionnaire `dico_memoisation`, initialisé à $\{0 : 0\}$, associe peu à peu chaque somme k ($0 \leq k \leq s$) au nombre minimal $n_P(k)$ de pièces nécessaires. Le cas de base est : somme appartient à `dico_memoisation`.

```
def rendu_memo(liste_pieces, somme, dico_memoisation):
    if somme in dico_memoisation:
        return dico_memoisation[somme]
```



```
dico_memoisation[somme] = 1 + min(  
    rendu_memo(liste_pieces, somme - p, dico_memoisation)  
    for p in liste_pieces if p <= somme)  
return dico_memoisation[somme]
```

■ **Exemple 10.11.**

Pour $P = [10, 6, 1]$ et $s = 12$, le dictionnaire se remplit au fil des appels : après le calcul, on obtient par exemple

$\{0 : 0, 1 : 1, 2 : 2, 3 : 3, 4 : 4, 5 : 5, 6 : 1, 10 : 1, 11 : 2, 12 : 2\}$

Chaque somme n'est calculée qu'une seule fois : le calcul de $n_P(12)$ est quasi instantané, là où `rendu_rec` explosait. ■

4. La version itérative : programmation dynamique

On peut améliorer l'algorithme précédent en évitant les appels récursifs. On utilise une liste L de taille $s + 1$ que l'on initialise à $L[k] = k$ pour tout $0 \leq k \leq s$ (rendre k avec k pièces de 1), et que l'on met à jour de façon qu'à la fin, $L[k]$ soit le nombre minimal $n_P(k)$ de pièces dont la somme est k . On remplit la liste **de bas en haut** : chaque valeur ne dépend que de valeurs déjà calculées.

```
def rendu_dyn(P, s):
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s
        Out : nombre minimal de pieces de P dont la somme est s. '''
    L = [k for k in range(s + 1)] # initialisation : k pieces de 1
    for k in range(1, s + 1):
        for p in P:
            if p <= k:
                L[k] = min(L[k], 1 + L[k - p])
    return L[s]
```

```
print(rendu_dyn([10, 6, 1], 12)) # 2
P3 = [278, 100, 6, 4, 1]
print(rendu_dyn(P3, 100)) # 1 (la piece de 100)
```

■ Exemple 10.12.

Pour $P = [6, 4, 1]$ et $s = 8$, la liste L se remplit de la façon suivante (seule la ligne du bas est la liste finale) :

k	0	1	2	3	4	5	6	7	8
$L[k]$	0	1	2	3	1	2	1	2	2

On lit $L[8] = 2$: il faut 2 pièces pour rendre 8 ($4 + 4$), alors que l'algorithme glouton en utilisait 3 ($6 + 1 + 1$).

R Coût de l'algorithme. Pour chaque somme k de 1 à s , on essaie chacune des $|P|$ pièces : le temps de calcul est en $O(s \times |P|)$. La mémoire utilisée est la liste L de taille $s + 1$: elle est en $O(s)$. La programmation dynamique **échange du temps contre de la mémoire** : on paye un coût en mémoire (le tableau des résultats) pour éviter des recalculs exponentiels.

5. Des systèmes de monnaie non canoniques

On dit qu'un système monétaire P est **canonique** lorsque l'algorithme glouton donne toujours une solution optimale, quelle que soit la somme s .

■ Exemple 10.13.

Le système $P = [6, 4, 1]$ n'est pas canonique : pour $s = 8$, le glouton rend $[6, 1, 1]$ (3 pièces) alors que la solution optimale est $[4, 4]$ (2 pièces).

On peut chercher de tels contre-exemples à la main, ou automatiquement avec le module `random` : on tire des systèmes au hasard et on compare le nombre de pièces du glouton au nombre minimal donné par `rendu_dyn`. C'est l'objet d'un exercice de réflexion.

6. Reconstruire la liste des pièces

Le problème du rendu de monnaie admet deux sorties possibles : on sait calculer le nombre minimal de pièces, mais pas encore la **liste** des pièces. On peut adapter les algorithmes précédents pour qu'ils renvoient cette liste, mais il y a plus simple : à partir de la liste L remplie par la version itérative, on peut reconstruire les pièces.

Propriété 10.2.

Soit L la liste remplie par la version itérative. Pour reconstruire une liste minimale de pièces pour la somme s : on part de s ; d'après la façon dont L est remplie, il existe une pièce p telle que $L[s - p] = L[s] - 1$. On cherche cette pièce p , on la retient, et on continue avec $s - p$ jusqu'à arriver à $L[0] = 0$.

Il faut donc d'abord une fonction qui renvoie la liste L complète : il suffit de modifier **une seule ligne** de `rendu_dyn` (renvoyer L au lieu de $L[s]$).

```
def rendu_dyn_pour_reconstruction(P, s):  
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s  
        Out : la liste L telle que pour tout entier  $0 \leq k \leq s$ ,  
            L[k] = nombre minimal de pieces de P dont la somme est k. '''  
    L = [k for k in range(s + 1)]  
    for k in range(1, s + 1):  
        for p in P:  
            if p <= k:  
                L[k] = min(L[k], 1 + L[k - p])  
    return L
```

```
def rendu_reconstruction(P, s):  
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s  
        Out : liste de pieces de P, minimale, dont la somme vaut s. '''  
    L = rendu_dyn_pour_reconstruction(P, s)  
    pieces = []  
    reste = s  
    while reste > 0:  
        for p in P:  
            if p <= reste and L[reste - p] == L[reste] - 1:  
                pieces.append(p)  
                reste = reste - p  
                break  
    return pieces
```

■ **Exemple 10.14.**

Pour $P = [6, 4, 1]$ et $s = 8$, on a $L = [0, 1, 2, 3, 1, 2, 1, 2, 2]$. On part de 8 avec $L[8] = 2$: la pièce 6 donne $L[2] = 2 \neq 1$, la pièce 4 donne $L[4] = 1 = L[8] - 1$: on retient 4. Reste 4, avec $L[4] = 1$: la pièce 4 donne $L[0] = 0 = L[4] - 1$: on retient 4. Reste 0 : on s'arrête. La liste obtenue est $[4, 4]$. ■

7. Le cas des systèmes $[p^k, \dots, p, 1]$

On cherche maintenant à savoir si le système monétaire $[p^k, p^{k-1}, \dots, p^2, p, 1]$ est canonique pour tout entier $p > 0$ et tout entier $k \geq 0$. Pour cela, on peut écrire une fonction qui teste tous les petits cas : trois boucles emboîtées (une sur p , une sur k , une sur s), et on renvoie **False** dès qu'un contre-exemple est trouvé.

```
def sembleCanonique(p_max, k_max, s_max):  
    for p in range(1, p_max + 1):  
        for k in range(0, k_max + 1):  
            P = [p ** i for i in range(k, -1, -1)]  
            for s in range(0, s_max + 1):  
                if len(rendu_glouton(P, s)) != rendu_dyn(P, s):  
                    return False  
    return True  
  
print(sembleCanonique(100, 20, 20)) # True
```

■ **Exemple 10.15.**

La réponse est **oui** : pour tout $p > 0$ et tout $k \geq 0$, le système $[p^k, \dots, p, 1]$ est canonique. En effet, chaque pièce est **p fois la précédente** : le glouton calcule exactement la décomposition de s en **base p**, et on ne peut pas faire mieux (remplacer p pièces de même valeur par une pièce p fois plus grosse diminuerait toujours le nombre de pièces). Par exemple, avec $p = 3$ et $k = 4$, le système est $[81, 27, 9, 3, 1]$ et $100 = 81 + 9 + 9 + 1 = 10201_3$: 4 pièces, et c'est le minimum. ■

IV. Exercices

Les exercices suivants reprennent et complètent les notions du chapitre : comptage de chemins, mémoïsation, Fibonacci, rendu de monnaie (glouton, récursif, mémoisé, dynamique) et reconstruction. Pensez à bien lire les énoncés, à tester vos programmes, et à interpréter les messages d'erreur éventuels.

Exercices d'automatismes

Les exercices d'automatismes exercent les réflexes fondamentaux : vocabulaire de la mémoïsation, lecture de code court, prédiction d'affichage, complétion. Chaque question doit pouvoir être traitée en moins de trente secondes.

■ Exercice 10.1.

Dire si les affirmations suivantes sont vraies ou fausses.

1. La mémoïsation consiste à recalculer plusieurs fois les mêmes résultats pour vérifier leur exactitude.
2. La mémoïsation consiste à mémoriser les résultats déjà calculés pour ne pas les recalculer.
3. L'algorithme glouton du rendu de monnaie donne toujours une solution optimale.
4. Si 1 appartient à l'ensemble des pièces, le problème du rendu de monnaie a toujours une solution.
5. La version récursive naïve de Fibonacci recalcule plusieurs fois les mêmes valeurs.

■ Exercice 10.2.

On exécute le programme suivant (la fonction `fibonacci_dynamique` est celle du cours) :

```
memoisation = [1, 1]
fibonacci_dynamique(4, memoisation)
print(memoisation)
```

Que contient la liste `memoisation` après cet appel ?

■ Exercice 10.3.

On considère la fonction récursive naïve :

```
def fibo(n):
    if n <= 1:
        return 1
```

```
return fibo(n - 1) + fibo(n - 2)
```

1. Combien de fois `fibo(0)` est-elle appelée lors de l'exécution de `fibo(4)` ?
2. Combien d'appels à `fibo` cela fait-il au total ?

■ Exercice 10.4.

Rappel de Première : combien d'itérations la boucle suivante effectue-t-elle ?

```
for i in range(4, -1, -1):  
    print(i)
```

■ Exercice 10.5.

Compléter la ligne manquante de la fonction `rendu_dyn` :

```
def rendu_dyn(P, s):  
    L = [k for k in range(s + 1)]  
    for k in range(1, s + 1):  
        for p in P:  
            if p <= k:  
                L[k] = ____ (L[k], 1 + L[k - p])  
    return L[s]
```

Quelle fonction Python faut-il écrire à la place de `____` pour que la mise à jour soit correcte ?

Exercices d'application

Les exercices d'application demandent d'écrire ou de compléter les fonctions du cours, puis de les tester sur des exemples.

■ Exercice 10.6.

Compléter la fonction `nb_chemins` pour qu'elle remplisse le tableau des chemins dans une grille (chaque case vaut la somme de la case à droite et de la case en dessous, les bords valent 1) :


```
def nb_chemins(nbligne, nbcol):
    tab = [[0] * (nbcol + 1) for _ in range(nbligne + 1)]
    for i in range(nbligne + 1):
        tab[i][nbcol] = 1
    for j in range(nbcol + 1):
        tab[nbligne][j] = 1
    for i in range(nbligne - 1, -1, -1):
        for j in range(nbcol - 1, -1, -1):
            ...
    return tab
```

1. Vérifier que `nb_chemins(3, 2)[0][0]` vaut bien 10.
2. Combien de chemins pour une grille de 5 par 5 ? Pour un tableau de 10 par 10 ?

■ Exercice 10.7.

Modifier la fonction `fibonacci_dynamique` du cours pour mémoriser les résultats dans un **dictionnaire** au lieu d'une liste. Le dictionnaire sera initialisé à `{0 : 1, 1 : 1}`.

```
dico = {0: 1, 1: 1}

def fibonacci_dico(n, dico):
    ...
```

Tester avec `fibonacci_dico(400, dico)`.

■ Exercice 10.8.

Écrire la fonction `rendu_glouton` qui renvoie la liste des pièces rendues par l'algorithme glouton (rendre la somme la plus grande inférieure ou égale à la somme qu'il reste à rendre), puis la tester.

```
def rendu_glouton(liste_pieces, somme):
    ''' In : une liste P d'entiers triée par ordre décroissant et un
        entier s
        Out : liste de pieces de P dont la somme vaut s,
            renvoyée par l'algorithme glouton '''
    pass
```

1. Vérifier que `rendu_glouton(P, 29356)` renvoie bien 9 pièces, avec *P* le système des euros en centimes.
2. Vérifier que `rendu_glouton([100, 50, 20, 10, 5, 2, 1], 42)` renvoie

[20, 20, 2].

■ Exercice 10.9.

À l'aide de la formule de récurrence du cours, écrire une fonction récursive `rendu_rec` qui prend en arguments un ensemble P d'entiers et un entier s et qui renvoie le nombre minimal $n_P(s)$ de pièces de P dont la somme est s .

```
def rendu_rec(P, s):  
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s  
        Out : nombre minimal de pieces de P dont la somme est s '''  
    pass
```

1. Tester avec $P_1 = [10, 6, 1]$ et $s = 12$, puis $s = 22$.
2. La fonction `rendu_rec` est-elle efficace ? Pourquoi ?

■ Exercice 10.10.

En reprenant le principe de mémorisation, écrire une fonction récursive `rendu_memo` qui prend en arguments une liste `liste_pieces` d'entiers, un entier `somme` et un dictionnaire `dico_memoisation` initialisé à $\{0 : 0\}$, et qui renvoie le nombre minimal de pièces dont la somme est `somme`. Indication : le cas de base est `somme` $\in$ `dico_memoisation`.

```
def rendu_memo(liste_pieces, somme, dico_memoisation):  
    ''' In : liste_pieces, somme, dico_memoisation initialise a {0: 0}  
        Out : nombre minimal de pieces de liste_pieces dont la somme  
              est somme '''  
    pass
```

Tester avec $P_2 = [6, 4, 1]$ et vérifier que la liste des résultats pour s de 0 à 10 vaut : [0, 1, 2, 3, 1, 2, 1, 2, 2, 3, 2].

■ Exercice 10.11.

Proposer une fonction itérative `rendu_dyn` qui prend en arguments une liste `liste_pieces` d'entiers et un entier `somme` et qui renvoie le nombre minimal de pièces, en mettant à jour la liste `liste_memoisation` de taille $s + 1$.

```
def rendu_dyn(P, s):  
    ''' In : une liste P d'entiers et un entier s  
        Out : nombre minimal de pieces de P dont la somme est s '''
```

pass

Vérifier que `[rendu_dyn([278, 100, 6, 4, 1], s) for s in range(20)]` vaut : `[0, 1, 2, 3, 1, 2, 1, 2, 2, 3, 2, 3, 2, 3, 3, 4, 3, 4, 3, 4]`. ■

Exercices de réflexion

Les exercices de réflexion demandent de concevoir des programmes plus complets et d'analyser des situations limites.

■ Exercice 10.12.

Un système non canonique. Proposer un système de monnaie P (de taille 4) contenant 1 qui ne soit pas canonique, c'est-à-dire tel qu'il existe une somme s pour laquelle l'algorithme glouton ne donne pas la solution optimale.

1. Chercher un tel système à la main, en s'inspirant de $[10, 6, 1]$ et $[6, 4, 1]$. Donner le système P et la somme s qui conviennent, avec le rendu glouton et le rendu optimal.
2. On peut aussi chercher automatiquement : on utilise la fonction `randint` du module `random` et on compare `rendu_glouton` et `rendu_dyn`.

```
import random

def cherche_contre_exemple(taille, s_max, essais):
    for _ in range(essais):
        P = sorted(random.sample(range(2, 30), taille - 1), reverse=True) + [1]
        for s in range(1, s_max + 1):
            if len(rendu_glouton(P, s)) != rendu_dyn(P, s):
                return P, s
    return None
```

■ Exercice 10.13.

Reconstruire la liste des pièces. On reprend le système $P = [10, 6, 4, 1]$.

1. Modifier légèrement (une seule ligne) la fonction `rendu_dyn` en une fonction `rendu_dyn_pour_reconstruction` qui renvoie la liste L de taille $s + 1$ telle que pour tout $0 \leq k \leq s$, $L[k]$ soit le nombre minimal $n_P(k)$ de pièces dont la somme est k .
2. Écrire une fonction `rendu_reconstruction` qui prend en arguments un ensemble P d'entiers et un entier s et qui renvoie une liste de pièces de P , minimale, dont la somme est s (on part de s et on cherche à chaque étape une pièce p telle que $L[s - p] = L[s] - 1$).
3. Tester avec `rendu_reconstruction([6, 4, 1], 8)` : on doit obtenir `[4,`

4]. Tester ensuite avec $P = [10, 6, 4, 1]$ et $s = 12$: quelle liste obtient-on ? Vérifier que la somme vaut 12 et que le nombre de pièces est minimal.

■ **Exercice 10.14.**

Les systèmes $[p^k, \dots, p, 1]$ sont-ils canoniques ? Écrire une fonction `sembleCanonique` qui prend en arguments des entiers `p_max`, `k_max` et `s_max` et qui renvoie `True` si l'algorithme glouton renvoie une solution optimale pour tout $1 \leq p \leq p_max$, tout $0 \leq k \leq k_max$ et tout $0 \leq s \leq s_max$, et `False` sinon. Indication : trois boucles emboîtées suffisent, on construit le système $P = [p^k, \dots, p, 1]$ avec une compréhension de liste, et on renvoie `False` dès que le glouton ne donne pas une solution optimale.

1. Tester avec `sembleCanonique(100, 20, 20)`. Que renvoie la fonction ?
2. Selon vous, le système monétaire $[p^k, \dots, p, 1]$ est-il canonique pour tout entier $p > 0$ et tout entier $k \geq 0$? Justifier.

■ **Exercice 10.15.**

Monter un escalier. Un escalier a n marches. À chaque pas, on monte soit 1 marche, soit 2 marches. On note $E(n)$ le nombre de façons différentes de monter l'escalier.

1. Expliquer pourquoi $E(0) = 1$, $E(1) = 1$ et, pour $n \geq 2$, $E(n) = E(n - 1) + E(n - 2)$.
2. Écrire une fonction `escaliers(n)` qui renvoie $E(n)$ en utilisant la programmation dynamique (version itérative, avec une liste remplie de bas en haut).
3. Vérifier que `escaliers(10)` vaut 89. Combien de façons pour 20 marches ?

```
def escaliers(n):  
    E = [0] * (n + 1)  
    ...
```