

Projet 7 :Résolvez des problèmes en utilisant des algorithmes en Python

Présenté par : Abdelwahid HADJ ZOUBIR

Mentor : Alexandre Iwanenko

Sommaire

- ▶ Contexte du projet
- ▶ Processus suivi
- ▶ Partie 1 : Algorithme « brute force »
 - ▶ Analyse de l'algorithme
 - ▶ Démonstration du programme
- ▶ Partie 2 : Algorithme optimisé, Problème « KnapSack »
 - ▶ Principe de résolution : « Dynamic programming »
 - ▶ Analyse de l'algorithme : Complexité temporelle & spéciale
 - ▶ Analyse de l'algorithme : Limites
 - ▶ Démonstration du programme
 - ▶ Comparaison des résultats de l'algorithme optimisé et les résultats de Sienna
- ▶ Discussion
- ▶ Débriefing

Contexte du Projet :

Parcours DA-Python :

- ▶ Projet n°7 du parcours
- ▶ Résoudre des problèmes à l'aide des algorithmes

Scénario :

- Développeur chez « AlgoInvest&Trade »
 - Coder un algorithme « brute force » permettant de trouver la meilleure solution possible parmi un ensemble
 - Coder un algorithme « optimisé » permettant de faire la même chose que précédemment plus rapidement

Enjeu : Permettre à **AlgoInvest&Trade** de conduire les meilleures opérations possibles pour leurs clients

Processus suivi :

Identification du problème:

- Identification d'un ensemble de N actions à effectuer (acheter)
- Chaque actions peut être effectué d'une fois (acheté qu'une seule fois)
- Chaque action possède un coût « w » et une valeur « v » (un bénéfice qui est un pourcentage du coût)
- Trouver un ensemble d'actions à effectuer, dans le but d'avoir la plus grande sommes possible des valeurs des actions dans cet ensemble, Sans que la somme des coût ne dépasse un maximum de « W »

Algorithme « Brute force » :

- Tester toutes les combinaisons possibles des actions et trouver l'ensemble d'action qui répond aux critères énoncés

Algorithme « Optimisé » :

- Trouver de manière intelligente la meilleurs combinaison possible d'actions qui répond aux critères énoncés sans tester toutes les combinaisons possibles

Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Un algorithme de type « brute force » est un algorithme qui teste toutes les solutions possibles avant de fournir la meilleure qui est recherchée

- Pour notre problème il existe : $\sum_{k=1}^n \frac{n!}{k!(n-k)!}$ combinaisons possibles d'actions, sans répétition (une action ne peut apparaître qu'une seule fois dans une combinaison)
- Tester chaque combinaison vis-à-vis des critères du problème
- Mettre toutes les combinaisons répondant aux critères dans une liste
- Sortir la combinaison qui obtient le meilleur résultat

Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Analyse de l'algorithme

Il existe une liste d'actions de taille N

List_action = [action_1, action_2....., action_N]

Liste contenant toutes les combinaisons vérifiées : list_combi = []

Le coût d'une action « i » : action_i.cout

Le bénéfice d'une action « i » : action_i.benefice

Ainsi nous testons toutes les combinaison possible en faisant une analyse temporelle grâce à la notation BigO

Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Analyse de l'algorithme

List_action = [action_1, action_2,, action_N] $\rightarrow n * O(1)$

Somme_benef = 0 $\rightarrow n * O(1)$

Somme_cout = 0 $\rightarrow n * O(1)$

Somme_cout_max = 500 $\rightarrow n * O(1)$

Combi = 0 $\rightarrow n * O(1)$

list_combi = [] $\rightarrow n * O(1)$

for action in list_action:

 combi = combi + action $\rightarrow n * O(1)$

 if (action.cout < somme_cout_max) and (action.benefice >= somme_benefice): $\rightarrow n * O(1)$

 list_combi.append(action) $\rightarrow n * O(1)$

} N

for action in (list_action - 1):

 combi = combi + action $\rightarrow n * O(1)$

 if (action.cout < somme_cout_max) and (action.benefice >= somme_benefice): $\rightarrow n * O(1)$

 list_combi.append(action) $\rightarrow n * O(1)$

} N - 1

Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Analyse de l'algorithme

```
for action in (list_action - 2):
```

```
    combi = combi + action →  $n * O(1)$ 
```

```
    if (action.cout < somme_cout_max) and (action.benefice >= somme_benefice): →  $n * O(1)$ 
```

```
        list_combi.append(action) →  $n * O(1)$ 
```

} $N - 2$

```
for action in (list_action - (n-1 )):
```

```
    combi = combi + action →  $n * O(1)$ 
```

```
    if (action.cout < somme_cout_max) and (action.benefice >= somme_benefice): →  $n * O(1)$ 
```

```
        list_combi.append(action) →  $n * O(1)$ 
```

} $N - (N - 1)$

```
combi_gagnante = max(list_combi) →  $n * O(1)$ 
```


Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Analyse de l'algorithme

La complexité temporelle $T(n)$ est ensuite calculée comme suit :

$$T(n) = n * O(1) + 5 * O(1) + (3n * O(1)) * (4(n-1) * O(1)) * (4 * (n-2) * O(1)) * (4 * (n-3) * O(1)) * * (4 * (2) * O(1)) * (4 * (1) * O(1))$$

$$T(n) = n + (3n) * 4(n-1) * 4 * (n-2) * 4 * (n-3) * 4 * (n-4) * * 4 * (n-k) * 4 * (3) * 4 * (2) * 4 * (1)$$

$$T(n) = n + n * (n-1) * (n-2) * (n-3) * (n-k) * 3 * 2 * 1$$

$$T(n) = n * (n-1) * (n-2) * (n-3) * (n-k) * 3 * 2 * 1$$

$$T(n) = n!$$

$$T(n) = O(n!) \text{ (Complexité factorielle)}$$

Partie 1 : Algorithme « Brute force »

Démonstration du programme

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

L'algorithme « optimisé » permet de trouver de manière intelligente la meilleure solution possible et le plus rapidement possible

- Ensemble d'actions de taille N et coût maximal W
- A chaque action « i » une valeur « V_i » et un coût « W_i »
- Sortir la combinaison qui obtient le meilleur résultat sans considérer toutes les possibilités
- Garantie une résolution « rapide » et précise du problème

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Principe de résolution : « Dynamic Programming »

Le principe de cette méthode est de diviser le problème en plusieurs sous problèmes. Dans notre cas :

- Pour un coût maximal de W à ne pas dépasser, nous considérons plusieurs sous problèmes ou le coût maximal va de 0 jusqu'à W (0, 1, 2, ..., W)
- Et pour chaque sous problème on considère de manière évolutive l'ensemble des actions qui est pris en compte (action 1, action 1 & 2, ..., action 1 & 2 & ... & N)
- Cela permet de construire un tableau « DP » de 2 Dimension (DP (N, W))
- Ce tableau sera rempli de manière progressive avec la somme des valeurs des actions pour arriver à la somme maximale contenue dans le dernier élément du tableau
- Deux cas de figures : A chaque étape, une action peut soit être choisie soit ignorée

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Principe de résolution : « Dynamic Programming »

Ainsi pour un nombre N d'action et pour un critère de coût maximal de W :

- Nous construisons un tableau de taille $N \times W$ (N lignes et W colonnes) qui contiendra les sommes des valeurs des actions choisis.
- Pour chaque étape si le coût maximal = 0 alors la somme des valeur = 0 (aucune action ne peut être choisi), Aucune valeur n'est ajouté pour s'il n'y a pas d'action (1ère ligne et 1ère colonne contiennent des 0)
- Pour chaque action, en commençant par l'action 1, et pour chaque sous problème pour un coût maximal allant de 1 jusqu'à W , nous décidons si une action sera choisi ou non tout en tenant compte des action choisis précédemment
- Enfin une fois le tableau remplis, la somme maximale des valeurs des actions est contenue dans le dernier élément du tableau
- Il suffit de reconstituer de manière récursive la liste des actions qui ont contribuées à la solution

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Principe de résolution : « Dynamic Programming »

Pour i de 0 à N

 Pour i de 0 à N

 element_tableau = 0

Pour i de 1 à N

 Pour i de 1 à N

 element(i, j) = maximum de (element(i-1, j) ou Valeur Vi +
 element (i-1, j - coût de l'action i (Wi)) si j >= Wi

Pour i de N à 0

 si action_i choisi alors

 list_action,append(action_i)

 somme_valeurs = somme_valeurs - valeur action_i

 sinon continuer

 si somme_valeurs = 0

 arret du programme

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Analyse de l'algorithme : Complexité temporelle & spéciale

Pour i de 0 à N $\rightarrow N * O(1)$

 Pour i de 0 à W $\rightarrow W * O(1)$

 element_tableau = 0 $\rightarrow O(1)$

Pour i de 1 à N $\rightarrow N * O(1)$

 Pour j de 1 à W $\rightarrow W * O(1)$

 element(i, j) = maximum de (element(i-1, j) ou Valeur Vi +
 element (i-1, j - coût de l'action i (Wi)) si j >= Wi $\rightarrow O(1)$

Pour i de N à 0 $\rightarrow N * O(1)$

 si action_i choisi alors

 list_action,append(action_i) $\rightarrow O(1)$

 somme_valeurs = somme_valeurs - valeur action_i $\rightarrow O(1)$

 sinon continuer

 si somme_valeurs = 0

 arret du programme $\rightarrow O(1)$

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Analyse de l'algorithme : Complexité temporelle & spéciale

Complexité spatiale : Celle-ci n'est calculé que pour ce qui est enregistré en mémoire.

$S(n) = N * W$ (lors de la construction du tableau $DP(N, W)$ et qui est à ce moment la enregistré en mémoire)

Complexité temporelle :

Dans ce cas :

$$T(N) = N * O(1) * W * O(1) + N * O(1) * W * O(1) + N * O(1)$$

$$T(N) = 2 * N * W * O(1) + N * O(1)$$

$$T(N) = N * W * O(1) + N * O(1)$$

$$T(N) = N * W * O(1)$$

$$T(N) = O(N * W)$$

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Analyse de l'algorithme : Complexité temporelle & spéciale

Complexité spatiale $S(N) = O(N*W)$

Complexité temporelle $T(N) = O(N*W)$

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Analyse de l'algorithme : Limites

Limites théorique :

La complexité temporelle de notre algorithme $O(N*W)$ est une complexité linéaire et cela veut dire que le nombre d'opérations nécessaires à la résolution du problème évolue proportionnellement et de manière linéaire à N par un facteur W qui peut être fixe.

De ce fait théoriquement une machine sera toujours capable de résoudre notre problème même si N est très grand.

Limite pratique :

Considérant l'aspect pratique, la puissance d'un processeur et la taille de la RAM fixe une limite à la convergence de notre algorithme. Mais cette limite reste tout de même très élevée

Partie 2 : Algorithme « Optimisé »

Analyse de l'algorithme : Limites

Dans notre cas :

$$N*W = 50.000.000$$

Un processeur d'une puissance de calcul de 2Ghz pour effectuer 20 million d'opération par seconde

Aussi Pour une mémoire RAM de 8 Gigabytes nous pouvons enregistrer 40 Milliards de résultats.

Partie 2 : Algorithmes « Optimisé » : Comparaison des résultats ensemble de données 1

Résultat Algo Optimisé	Résultats Sienna
Bénéfice Total : 198.54 euros	Bénéfice Total : 196.61 euros
Coût total : 499.95 euros	Coût total : 498.76 euros
Liste des actions :	Liste des actions :
'name': 'Share-KMTG', 'price': 23.21, 'profit_euro': 9.28	'name': 'Share-GRUT', 'price': 498.76, 'profit_euro': 196,61
'name': 'Share-GHIZ', 'price': 28.0, 'profit_euro': 11.17	
'name': 'Share-NHWA', 'price': 29.18, 'profit_euro': 11.6	
'name': 'Share-UEZB', 'price': 24.87, 'profit_euro': 9.81	
'name': 'Share-LPDM', 'price': 39.35, 'profit_euro': 15.63	
'name': 'Share-MTLR', 'price': 16.48, 'profit_euro': 6.59	
'name': 'Share-USSR', 'price': 25.62, 'profit_euro': 10.14	
'name': 'Share-GTQK', 'price': 15.4, 'profit_euro': 6.15	
'name': 'Share-FKJW', 'price': 21.08, 'profit_euro': 8.39	
'name': 'Share-MLGM', 'price': 0.01, 'profit_euro': 0.0	
'name': 'Share-QLMK', 'price': 17.38, 'profit_euro': 6.86	
'name': 'Share-WPLI', 'price': 34.64, 'profit_euro': 13.82	
'name': 'Share-LGWG', 'price': 31.41, 'profit_euro': 12.41	
'name': 'Share-ZSDE', 'price': 15.11, 'profit_euro': 6.03	
'name': 'Share-SKKC', 'price': 24.87, 'profit_euro': 9.82	
'name': 'Share-QQTU', 'price': 33.19, 'profit_euro': 13.14	
'name': 'Share-GIAJ', 'price': 10.75, 'profit_euro': 4.29	
'name': 'Share-XJMO', 'price': 9.39, 'profit_euro': 3.75	
'name': 'Share-LRBZ', 'price': 32.9, 'profit_euro': 13.14	
'name': 'Share-KZBL', 'price': 28.99, 'profit_euro': 11.35	
'name': 'Share-EMOV', 'price': 8.89, 'profit_euro': 3.51	
'name': 'Share-IFCP', 'price': 29.23, 'profit_euro': 11.66	

Partie 2 : Algorithmes « Optimisé » : Comparaison des résultats ensemble de données 2

Résultat Algo Optimisé	Résultats Sienna
Bénéfice Total : 197.95 euros	Bénéfice Total : 193.78 euros
Coût total : 499.9 euros	Coût total : 489.24 euros
Liste des actions :	Liste des actions :
'name': 'Share-ECAQ', 'price': 31.66, 'profit_euro': 12.5	'name': 'Share-ECAQ', 'price': 31.66, 'profit_euro': 12.5
'name': 'Share-IXCI', 'price': 26.32, 'profit_euro': 10.37	'name': 'Share-IXCI', 'price': 26.32, 'profit_euro': 10.37
'name': 'Share-FWBE', 'price': 18.3, 'profit_euro': 7.29	'name': 'Share-FWBE', 'price': 18.3, 'profit_euro': 7.29
'name': 'Share-ZOFA', 'price': 25.32, 'profit_euro': 10.07	'name': 'Share-ZOFA', 'price': 25.32, 'profit_euro': 10.07
'name': 'Share-PLLK', 'price': 19.94, 'profit_euro': 7.96	'name': 'Share-PLLK', 'price': 19.94, 'profit_euro': 7.96
'name': 'Share-LXZU', 'price': 4.24, 'profit_euro': 1.68	'name': 'Share-YFVZ', 'price': 22.55, 'profit_euro': 8.82
'name': 'Share-YFVZ', 'price': 22.55, 'profit_euro': 8.82	'name': 'Share-ANFX', 'price': 38.54, 'profit_euro': 15.31
'name': 'Share-ANFX', 'price': 38.54, 'profit_euro': 15.31	'name': 'Share-PATS', 'price': 27.7, 'profit_euro': 11.07
'name': 'Share-PATS', 'price': 27.7, 'profit_euro': 11.07	'name': 'Share-NDKR', 'price': 33.06, 'profit_euro': 13.19
'name': 'Share-SCWM', 'price': 6.42, 'profit_euro': 2.45	'name': 'Share-ALIY', 'price': 29.08, 'profit_euro': 11.61
'name': 'Share-NDKR', 'price': 33.06, 'profit_euro': 13.19	'name': 'Share-JWGF', 'price': 48.69, 'profit_euro': 19.44
'name': 'Share-ALIY', 'price': 29.08, 'profit_euro': 11.61	'name': 'Share-JGTW', 'price': 35.29, 'profit_euro': 13.91
'name': 'Share-JWGF', 'price': 48.69, 'profit_euro': 19.44	'name': 'Share-FAPS', 'price': 32.57, 'profit_euro': 12.88
'name': 'Share-JGTW', 'price': 35.29, 'profit_euro': 13.91	'name': 'Share-VCAX', 'price': 27.42, 'profit_euro': 10.69
'name': 'Share-FAPS', 'price': 32.57, 'profit_euro': 12.88	'name': 'Share-LFXB', 'price': 14.83, 'profit_euro': 5.9
'name': 'Share-VCAX', 'price': 27.42, 'profit_euro': 10.69	'name': 'Share-DWSK', 'price': 29.49, 'profit_euro': 11.6
'name': 'Share-LFXB', 'price': 14.83, 'profit_euro': 5.9	'name': 'Share-XQII', 'price': 13.42, 'profit_euro': 5.30
'name': 'Share-DWSK', 'price': 29.49, 'profit_euro': 11.6	'name': 'Share-ROOM', 'price': 15.06, 'profit_euro': 5.90
'name': 'Share-XQII', 'price': 13.42, 'profit_euro': 5.3	
'name': 'Share-ROOM', 'price': 15.06, 'profit_euro': 5.91	

Remarque:

- Dans le cas de notre algorithme, les coûts doivent être exprimé en entiers
- De ce fait il a fallu tout multiplier par 100
- Cela à eu pour effet de multiplier par 100 le nombre de donnés à traiter
- Les donnée de départ $N*W = N*500 \approx 500.000$ opérations et données sauvegardées
- Pour faire fonctionner l'algorithme il a fallu faire $N*W*100 = N*500*100 \approx 50.000.000$ opérations et données sauvegardées

Merci !

Discussion

Débriefing