

NOM : AUFORT Prénom : William Jury :

Algèbre ← Entourez l'épreuve → Analyse Informatique

Sujet choisi : 26. Programmation dynamique: Exemples et applications

Autre sujet :

Exemple 6:

des sous-problèmes considérés sont la meilleure manière de calculer:

$A_i \dots A_j = A_i A_{i+1} \dots A_j$
 on note $m[i, j]$ ce nombre minimum d'opérations.

Proposition 8: $m[i, j] = \begin{cases} 0 & \text{si } i=j \\ \min_{i \leq k < j} \{m[i, k] + m[k+1, j] + p_i p_k p_j\} \end{cases}$

où A_i est de dimension $p_{i-1} \times p_i$.

Remarque 9: L'argument dans la formule précédente permet de retrouver la parenthésage optimal.

Remarque 10: Les preuves d'algo. de prog. dyn. consistent généralement à prouver la relation de récurrence (cf. prop. 8).

Il y a 2 manières d'écrire l'algorithme.

Version ascendante

Remarque 11: Idée générale: on suit l'ordre des calculs.

I] Principe général de la programmation dynamique

Méthode générale

Remarque 1: On raisonne sur des sous-problèmes, comme diviser-pour-régner, mais ces sous-problèmes ne sont plus indépendants.

Remarque 2: Souvent utilisé pour résoudre des problèmes d'optimisation.

Méthode 3: Méthode générale en prog. dynamique

- 1) On identifie les sous-problèmes intéressants
- 2) On définit récursivement la valeur à renvoyer pour chaque sous-problème
- 3) On définit les cas initiaux
- 4) On calcule la valeur correspond à notre problème à partir des sous-problèmes.

Remarque 4: En général, on essaye de retrouver une solution optimale à partir de la valeur optimale.

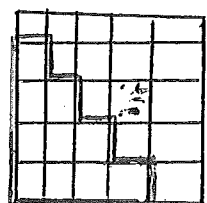
II] Exemple détaillé: produit par chaîne de matrices

Problème 5: Etant données A_1, A_2, \dots, A_m matrices, calculer le minimum d'opérations

a) Sous problèmes et récurrences:

Algorithme 12 Ordre - produit - matrices
 Entrée: $p = (p_0, p_1, \dots, p_m)$ dimensions des matrices
 Sortie: la table m , et une table Δ telle que $\Delta[i, j]$ contient l'agmin dans la formule.
 Pour $i = 1$ à m faire // Initialisation
 $\Delta m[i, j] \leftarrow 0$
 Pour $l = 2$ à m faire // longueur de la chaîne.
 Pour $i = 1$ à $m - l + 1$ faire
 $j \leftarrow i + l - 1$
 $m[i, j] \leftarrow +\infty$
 Pour $k = i$ à $j - 1$ faire
 $tmp \leftarrow m[i, k] + m[k+1, j] + p_i - p_{i+1} p_{k+1}$
 si $(tmp < m[i, j])$
 $m[i, j] \leftarrow tmp$
 $\Delta[i, j] \leftarrow k$
 retourner (m, Δ)

Remarque 13 Pour visualiser l'algorithme, on peut tracer le graphe des sous problèmes (par exemple sous forme de tableau)
Exple 14



Dans le calcul de $m[i, j]$, on fait appel à des $m[i, k]$ / $k+l < i+j$
 \rightarrow partie diagonale supérieure.
Remarque 15 L'algorithme s'exécute en $O(n^3)$.

Remarque 16: La forme des algorithmes et leur analyse sont assez génériques (On regarde les boucles et opérations dans les boucles)
c) Mémoïsation
Remarque 17: Idée générale: imiter l'appel récursif, mais on ne résout pas un sous problème que s'il n'a déjà été résolu.
 On stocke les sous-problèmes résolus dans un tableau, ou une table de hachage.
Algorithme 18: Ordre - produit - matrice - memoize:
 Entrée: p
 Sortie: la table m .
 Pour $i = 1$ à m faire
 Pour $j = 1$ à m faire
 $\Delta m[i, j] \leftarrow +\infty$
 retourner $AUX(m, p, 1, m)$
 $AUX(m, p, i, j) =$
 si $(m[i, j] < +\infty)$
 Δ retourner $m[i, j]$
 si $(i = j)$
 Δ retourner 0
 sinon, pour $k = i$ à $j - 1$ faire
 $tmp \leftarrow AUX(m, p, i, k) + AUX(m, p, k+1, j) + p_i - p_{i+1} p_{k+1}$
 si $(tmp < m[i, j]) \leftarrow tmp$
 retourner $m[i, j]$
Remarque 19 la complexité en temps et en espace reste la même ici.

III Applications de la programmation dynamique en algorithmique de mots
 a) Plus longue sous-séquence commune (PLSC)
Exemple 20 Si $u = abcdbdab$ et $v = bcdacaba$, alors $bcbab$ et $bdab$ sont des PLSC de u et v .
Exercice 21: Concevoir un algo de prog. dyn qui calcule la longueur de la PLSC en $O(m^2)$, et qui, après ce précalcul, renvoie une PLSC en $O(m)$ ($m = \max(|u|, |v|)$).
 b) Distance d'édition
Problème 22 On veut transformer un mot x en un mot y en utilisant 3 opérations ayant comme coût 1: substitution, insertion et suppression. La distance d'édition est le plus petit nombre d'opérations à effectuer.
Proposition 23:
 $d(\epsilon, y) = |y|$
 $d(x, \epsilon) = |x|$
 $d(ua, va) = d(u, v)$
 $d(ua, vb) = \min(d(u, v) + d(u, v)) + 1$
Remarque 24 On obtient un algorithme semblable à celui pour la PLSC.
c) appartenance à un langage algébrique
Problème 25 Etant donnée G une grammaire algébrique mise sous forme normale de Chomsky (ie chaque règle est du type: $X \rightarrow \alpha X \rightarrow YZ$) et un mot w , a-t-on $w \in \mathcal{L}(G)$?

Definition 26 On s'intéresse aux sous-problèmes $T(i, k, X)$, où $T(i, k, X)$ est vrai si et seulement si w_1, w_2, \dots, w_k peut être divisé à partir de la variable X .

Proposition 27:

- 1) Si $i=k$, $T(i, k, X) = \text{vrai} \Leftrightarrow$ il existe une règle $X \rightarrow w_i$
- 2) Si $i < k$, $T(i, k, X) = \text{vrai} \Leftrightarrow$ il existe $X \rightarrow YZ$ tel que $\exists j \in \{1, \dots, k-1\}$ tel que $T(i, j, Y)$ et $T(j+1, k, Z)$.

Théorème 28: Il existe un algorithme qui teste l'appartenance à un langage algébrique en $O(|w|^3)$ (G est supposée fixée). Il s'agit de l'algorithme CYK (Cocke-Younger-Kasami).

III] Autres applications

a) Algorithme de Floyd-Warshall

Problème 29 Etant donné $G = (V, E, w)$ un graphe orienté pondéré, sans cycle de poids négatifs, trouver, pour chaque $(i, j) \in V$, le plus court chemin allant de i à j .

Théorème 30 L'algorithme de Floyd-Warshall, après un prétraitement en $O(n^3)$ ($n = |V|$), peut trouver le plus court chemin entre deux sommets en $O(n)$, et le chemin en lui-même en $O(n)$.

b) En combinatoire: échange de pièces et sacs à dos.
Problème 31 (Échange de pièces) Etant donné un ensemble de pièces $\{v_1, \dots, v_m\}$ et une somme S , quel est

le nombre minimal de pièces à rendre pour arriver à la somme S ?

Definition 32 $f(T, i)$ est le nombre minimal de pièces pour $\{v_1, \dots, v_m\}$ à rendre pour atteindre la somme T .

Proposition 33: $f(T, i) = \min_{j \in \{1, \dots, m\}} (f(T - v_j, i) + 1)$
 $f(0, -) = 0$
 $f(-, 0) = +\infty$

Exemple 34:

avec $\{1, 2, 5, 10\}$ et $S = 13$.

i \ j	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
4	0	1	2	1	2	1	2	3	2	3	4	2	2	3
3	0	1	1	2	1	2	2	3	3	2	3	3	3	4
2	0	1	1	2	2	3	3	4	4	5	5	6	6	7
1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

En gardant trace de l'argument (cf flèches) on obtient $10+2+1$.

Remarque 35 Complexité en espace: $O(S \times i)$, alors que la taille du problème est de $O(\sum_{i=1}^S \log(v_i) + \log S)$

Problème 36 (Sacs à dos) Etant donné $\{(w_i, c_i)\}_{i=1}^m$ trouver $IC \subseteq \{1, \dots, m\}$ maximisant $\sum_{i \in IC} c_i$, mais étant en respectant $\sum_{i \in IC} w_i < W$.

Definition 37 $C(w, i)$ est le coût maximal en prenant $IC \subseteq \{1, \dots, i\}$ et $\sum_{i \in IC} w_i < w$

Proposition 38 $C(0, -) = 0$
 $C(-, 0) = 0$
 $C(w, 0) = -\infty$

$C(w, i) = \max(C(w, i-1), C(w - w_i, i-1) + c_i)$.

Remarque 39 (Analyser la remarque 35) on a un algo en $O(nW)$, alors que ce problème est NP-Complet.

c) Calcul des polyèdres d'interpolation de Lagrange

Exercice 40 Concevoir un algo de prog dyn qui, après un prétraitement en $O(m^2)$ permet à partir de $f, x_0, \dots, x_m, \alpha$, de calculer $P_n(x)$ où f_n est le poly. d'interpolation de Lagrange en x_0, \dots, x_n de f , en temps $O(m)$.

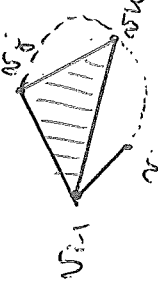
d) Triangulation optimale de polygones

Problème 41 On veut trianguler un polygone P , connexe en minimisant une fonction de coût w sur les triangles ($w: (i, j, k) \rightarrow w_{ijk}$).
 $P = (v_0, v_1, \dots, v_m)$.

Proposition 42: En notant $c(i, j)$ le coût optimal pour le polygone $(v_{i-1}, v_i, \dots, v_j)$, on a:

$$c(i, i+1) = w_{i-1, i, i+1}$$

$$c(i, j) = \min_{k \in \{i, \dots, j-1\}} (w_{i-1, i, k} + c(i, k) + c(k, i, j))$$



Références:

- Cormen, Introduction à l'algorithmique (pour quelques)
- Benoit Robert, Vivien: A guide to algorithm design (pour quelques)
- Floyd, Le langage des machines... (CYK)
- Demainly, Analyse numérique et équations diff. (pour les polyèdres d'interpolation de Lagrange)