

Δεύτερη προγραμματιστική εργασία - Μάθημα Αλγορίθμων

Νικόλαος Σμυρνιούδης (3170148)

17 Απριλίου 2019

1 Άσκηση 2.3

Το πρόβλημα χωρίζεται σε υποπροβλήματα $OPT(i)$ τα οποία αναπαριστούν τα ελάχιστα βήματα του βατράχου μέχρι να φτάσει στο φύλλο i . Με βάση την optimal substructure ιδιότητα αυτών των προβλημάτων θα ισχύει για το πρόβλημα $OPT(i)$:

$$OPT(i) = \begin{cases} 0, & \text{αν } i \leq 0 \\ OPT(i) = \min\{OPT(j) + 1 \mid j < i \\ \text{και το } i \text{ είναι προσβάσιμο από το φύλλο } j\}, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

1.1 Η ιδιότητα Optimal Substructure

Για τα φύλλα $(1, \dots, n)$ εστω το βέλτιστο μονοπάτι $1 \rightarrow n$ και έστω ο προηγούμενος κόμβος από το n στο βέλτιστο μονοπάτι y . Τότε το βέλτιστο μονοπάτι $1 \rightarrow n$ περιέχει και το βέλτιστο μονοπάτι $1 \xrightarrow{p_1} y$.

Εστω πως υπάρχει κάποιος καλύτερο μονοπάτι $1 \xrightarrow{p_2} y$ που απαιτεί x_2 βήματα και έστω πως το p_1 απαιτεί x_1 βήματα για τα οποία ισχύει $x_1 > x_2$. Τότε το μονοπάτι $1 \xrightarrow{p_1} y \rightarrow n$ θα αποτελείται από $x_1 + 1$ βήματα που είναι πιο πολλά από τα βήματα του μονοπατιού $1 \xrightarrow{p_2} y \rightarrow n$ με $x_2 + 1$ βήματα κάτι που είναι άτοπο επειδή εξ'υποθέσεως το $1 \xrightarrow{p_1} y \rightarrow n = 1 \rightarrow n$ είναι το βέλτιστο μονοπάτι.

1.2 Πολυπλοκότητα

Το πρόγραμμα εκτός από το $OPT(i)$ του κάθε προβλήματος κρατάει για το φύλλο i και το $prev(i)$ το οποίο αναπαριστά τον προηγούμενο κόμβο στο βέλτιστο μονοπάτι από την αρχή μέχρι το φύλλο i .

Ο αλγόριθμος γεμίζει τον πίνακα OPT με ένα βρόχο και σε κάθε κελί του πίνακα εκτελεί το \min σε ένα εμφωλιασμένο βρόχο. Αυτοί οι υπολογισμοί συνολικά χρειάζονται $\mathcal{O}(n^2)$ χρόνο. Στον τελευταίο βρόχο του προγράμματος

με την βοήθεια μιας στοίβας υπολογίζεται η λύση με έναν βρόχο στον πίνακα OPT .

Συνολικά δηλαδή η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου είναι

$$\mathcal{O}(n^2) + \mathcal{O}(n) = \mathcal{O}(n^2)$$

2 Άσκηση 2.4

Το πρόβλημα χωρίζεται σε υποπροβλήματα $OPT(i, j)$ τα οποία αναπαριστούν την βέλτιστη λύση με τα αντικείμενα $1, \dots, i$ (στην διαταξη που δίνονται) και ζητούμενες θερμίδες j . Η αναδρομική λύση με βάση την optimal substructure ιδιότητα είναι:

$$OPT(i, j) = \begin{cases} 0, & \text{αν } i \leq 0 \text{ ή } j \leq 0 \\ \max\{OPT(i-1, j), OPT(i-1, j - \text{cals}(i)) + \text{cals}(i)\}, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Ως μια λύση θεωρείται μία δυνάδα (x, y) όπου x είναι οι θερμίδες και y τα λιπαρά. Οι λύσεις στο \max συγκρίνονται ως εξής:

Έστω δύο λύσεις για το πρόβλημα. Η $a = (x_1, y_1)$ και η $b = (x_2, y_2)$. Η λύση a είναι καλύτερη από την b ($a > b$) αν $(x_1 > x_2 \text{ ή } (x_1 = x_2 \text{ τότε } y_1 < y_2))$.

2.1 Η ιδιότητα Optimal Substructure

Η βέλτιστη λύση για το πρόβλημα με τα φαγητά $(1, \dots, n)$ και ζητούμενες θερμίδες W (η οποία είναι οι συχνότητες (f_1, \dots, f_n)) περιέχει την βέλτιστη λύση για τα φαγητά $(1, \dots, n-1)$ με ζητούμενες θερμίδες $W - f_n * \text{cals}(n)$.

Έστω πως υπάρχει καποιά καλύτερη λύση (f'_1, \dots, f'_{n-1}) για το υποπρόβλημα και παράγει μια λύση με (x_2, y_2) . και έστω πως η (f_1, \dots, f_{n-1}) παράγει μια λύση (x_1, y_1) για το ίδιο υποπρόβλημα. Τότε για τις δύο αυτές λύσεις θα ισχύει:

$$(x_1, y_1) < (x_2, y_2) \quad (1)$$

$$(x_1 + \text{cals}(n), y_1 + \text{fats}(n)) < (x_2 + \text{cals}(n), y_2 + \text{fats}(n)) \quad (2)$$

$$(\text{αρχική λύση}) < (\text{υποθετική λύση} + f_1 * \text{αντικείμενο } 1) \quad (3)$$

Το οποίο είναι άτοπο γιατί εξ' υποθέσεως η αρχική λύση είναι βέλτιστη.

2.2 Πολυπλοκότητα

Ο Αλγόριθμος λειτουργεί γεμίζοντας τον πίνακα OPT μεγέθους $n \times W$ όπου n το πλήθος διαφορετικών αντικειμένων και W οι ζητούμενες θερμίδες, έτσι ώστε όταν υπολογίζει την βέλτιστη λύση του υποπροβλήματος $OPT(i, j)$ οι δύο συνιστώσες του σύμφωνα με την αναδρομική εξίσωση να έχουν ήδη υπολογιστεί. Ο υπολογισμός της \max συνάρτησης γίνεται ομώς

σε $\mathcal{O}(1)$ χρόνο αφού πρέπει να συγκριθούν μόνο δύο λύσεις. Άρα ο υπολογισμός των βέλτιστων θερμιδών και λιπαρών γίνεται σε $\mathcal{O}(n * W)$ χρόνο (ψευδοπολυωνυμικός).

Ο υπολογισμός της λύσης γίνεται με μια στοίβα. Στην αρχή το πρώτο υποψήφιο αντικείμενο είναι το τελευταίο δηλαδή το n (στην διάταξη που δίνονται) με ζητούμενες θερμίδες τις `wantedCalories`. Αν από τις δύο συνιστώσες υπερσχύει η λύση που δεν περιέχει το αντικείμενο n (δηλαδή η $OPT(n - 1, j)$) τότε δεν προστίθεται στην στοίβα το αντικείμενο n . Αν από την άλλη υπερσχύσει η λύση που περιέχει το αντικείμενο n (δηλαδή η $OPT(n - 1, j - \text{cals}(n))$) τότε προστίθεται στην στοίβα το αντικείμενο n . Έτσι ο υπολογισμός συνεχίζει αναδρομικά στο υποπρόβλημα που έδωσε την καλύτερη λύση στο αρχικό πρόβλημα. Τελικά κάθε αντικείμενο θα εξεταστεί το πολύ μια φορά και συνεπώς ο υπολογισμός της λύσης θα είναι $\mathcal{O}(n)$.

Συνολικά ο χρόνος θα είναι:

$$\mathcal{O}(n * W) + \mathcal{O}(n) = \mathcal{O}(n * W)$$

3 Άσκηση 2.5

Algorithm 1 ελαχιστοσημεία(X)

Require: Σύνολο είναι σύνολο διαστημάτων $[s_i, f_i]$

- 1: ταξινομήση X ως προς τα f_i
 - 2: $Y = \emptyset$
 - 3: **while** X δεν είναι κενό **do**
 - 4: $I = \min(X)$;
 - 5: τοποθέτησε ένα σημείο x στο $I.f_i$
 - 6: $Y = Y \cup \{x\}$
 - 7: αφαίρεσε από το X όλα τα σημεία που επικαλύπτονται με το x
 - 8: **end while**
 - 9: **return** Y
-

3.1 Απόδειξη ορθότητας

Η απόδειξη γίνεται επαγωγικά ως προς τον αριθμό διαστημάτων. Για $n = 1$ το αποτέλεσμα ισχύει με τετριμμένο τρόπο.

Έστω πως ο άπληστος είναι βέλτιστος για διαστήματα σε πλήθος μικρότερο ή ίσο με k

Για πλήθος διαστημάτων $k + 1$ Ο αλγόριθμος με είσοδο διαστήματα $[s_1, f_1], \dots, [s_{k+1}, f_{k+1}]$ (αύξουσα σειρά με βάση τα f_i) επιλέγει ως πρώτο σημείο το f αφαιρεί τα διαστήματα που επικαλύπτονται με αυτό το σημείο και συνεχίζει αναδρομικά.

Ο βέλτιστος θα πρέπει να έχει επιλέξει ένα σημείο που να καλύπτει το πρώτο διάστημα $s_1 \leq x \leq f_1$. Ωστόσο επειδή το f_1 είναι μικρότερο από

όλα τα άλλα f_i ο απλήστος αλγόριθμος αποκλείεται να καλύπτει λιγότερα διαστήματα (η διαφορετικά) από τον βέλτιστο γιατί αυτό θα σήμαινε πως τουλάχιστον ένα διάστημα εκτός του πρώτου τελειώνει πριν το f_1 που είναι άτοπο. Για τον απλήστο αλγόριθμο θα μένουν αλλά $y_1 \leq k$ διαστήματα να καλύψει ενώ για τον βέλτιστο $y_2 \leq k$ και ισχύει πως $y_1 \leq y_2$ και τα διαστήματα του βέλτιστου είναι υποσύνολο των διαστημάτων του απλήστου. Με βάση την επαγωγική υπόθεση όμως ο απλήστος για αυτά τα y_1 διαστήματα βρίσκει τον βέλτιστο αριθμό σημείων m και επειδή τα διαστήματα του απλήστου είναι υποσύνολο των διαστημάτων που έχει να καλύψει ακόμα ο βέλτιστος θα ισχύει $m \leq n$ όπου n το πλήθος σημείων που επιλέγει για τα υπόλοιπα διαστήματα ο βέλτιστος. Έτσι όμως θα ισχύει:

$$m \leq n \quad (4)$$

$$m + 1 \leq n + 1 \quad (5)$$

$$\text{πλήθος σημείων απλήστου} \leq \text{πλήθος σημείων βελτίστου} \quad (6)$$

Και επειδή ισχύει το αντίστροφο από την ιδιότητα του βέλτιστου αλγορίθμου θα ισχύει $\text{πλήθος σημείων απλήστου} = \text{πλήθος σημείων βελτίστου}$. Τέλος με την ολοκλήρωση της επαγωγής θα ισχύει πως ο απλήστος αλγόριθμος βρίσκει την βέλτιστη λύση για κάθε πλήθος διαστημάτων.

3.2 Πολυπλοκότητα

Η ταξινόμηση μπορεί να γίνει σε $O(n \log n)$ χρόνο. Ύστερα ο βρόχος while εκτελείται το πολύ n φορές. Μέσα στον βρόχο μπορούν να εκτελεστούν όλες οι εντολές σε $O(1)$ χρόνο (με σωστή υλοποίηση) εκτός από την αφαίρεση των επικαλυπτόμενων διαστημάτων η οποία εκτελείται σε $O(n)$ χρόνο (μια σάρωση του X) και την εύρεση του \min . Συνολικά λοιπόν ο αλγόριθμος τρέχει σε χρόνο πολυπλοκότητας $O(n^2)$ ως προς το πλήθος διαστημάτων εισόδου n .

4 Άσκηση 2.6

4.1 Απόδειξη ορθότητας

Η απόδειξη γίνεται με επαγωγή ως προς το πλήθος σημείων n στο Y .

Αν $n = 1$. Ο αλγόριθμος παράγει τετριμμένα το βέλτιστο αποτέλεσμα.

Έστω πως ισχύει για $n \leq k$. Έστω ένα πρόβλημα με $k + 1$ σημεία x_1, \dots, x_{k+1} . Για να καλύψει το σημείο x_1 ο αλγόριθμος επιλέγει το διάστημα y_1 που περιέχει το x_1 και έχει το μεγαλύτερο δυνατό χρόνο λήξης f_1 . Στην λύση του βέλτιστου αλγορίθμου το διάστημα y_2 που επιλέγεται θα καλύπτει το x_1 και θα έχει χρόνο λήξης f_2 . Θα ισχύει όμως $f_1 \geq f_2$ με βάση την απλήστη επιλογή. Αυτό σημαίνει τα σημεία που μένει να καλύψει

Algorithm 2 ελαχισταδιαστήματα(X, Y)

Require: Σύνολο Y είναι σύνολο διαστημάτων $[s_i, f_i]$, Σύνολο X είναι σύνολο σημείων x_i

- 1: ταξινόμηση X ως προς τα x_i
- 2: $S = \emptyset$
- 3: **while** X δεν είναι κενό **do**
- 4: $x = \min(X)$;
- 5: εστω y το διάστημα που καλύπτει το x και έχει το μεγαλύτερο δυνατό χρόνο λήξης f (αν δεν υπάρχει επέστρεψε το κένο σύνολο και λήξε)
- 6: αφαίρεσε από το X όλα τα σημεία που επικαλύπτονται με το y
- 7: $S = S \cup \{y\}$
- 8: **end while**
- 9: **return** S

ο βέλτιστος αλγόριθμος είναι υποσύνολο των σημείων που μένει να καλύψει ο άπληστος γιατί το διάστημα του απλήστου καλύπτει τουλάχιστον όσα σημεία καλύπτει το διάστημα του βελτίστου. Αν μένουν για τον απλήστο u_1 σημεία, για τον βέλτιστο θα μενουν u_2 σημεία (εκ των οποίων και του απλήστου). Ο απλήστος θα χρειαστεί έναν αριθμό m διαστημάτων ενώ ο βέλτιστος n αλλά από την επαγωγική υπόθεση ο άπληστος για τα u_1 αυτά διαστήματα θα βρεί τον βέλτιστο αριθμο διαστημάτων και επειδη αυτά τα σημεία θα περιέχονται και στα απομείναντα σημεία του βελτίστου θα ισχύει:

$$m \leq n \quad (7)$$

$$m + 1 \leq n + 1 \quad (8)$$

$$\text{πληθος διαστημάτων απλήστου} \leq \text{πλήθος διαστημάτων βελτίστου} \quad (9)$$

Και επειδή ισχύει το αντίστροφο από την ιδιότητα του βέλτιστου αλγορίθμου θα ισχύει $\text{πληθος σημείων απλήστου} = \text{πλήθος σημείων βελτίστου}$. Τέλος με την ολοκλήρωση της επαγωγής θα ισχύει πως ο άπληστος αλγόριθμος βρίσκει την βέλτιστη λύση για κάθε πλήθος σημείων.

4.2 Πολυπλοκότητα

Έστω n το πλήθος σημείων και m το πλήθος διαστημάτων. Η ταξινόμηση γίνεται σε χρόνο $\mathcal{O}(n \log n)$. Ο βρόχος επαναλαμβάνεται το πολύ n φορές. Μέσα στον βρόχο η γραμμή 4 εκτελείται σε χρόνο $\mathcal{O}(n)$ (απαιτείται σάρωση). Η εύρεση του y εκτελείται με μια σάρωση του πίνακα διαστημάτων σε $\mathcal{O}(m)$ χρόνο και τέλος η γραμμή 7 με την βοήθεια μιας στοίβας μπορεί να εκτελεσθεί σε χρόνο $\mathcal{O}(1)$.

Συνολικά δηλαδή η πολυπλοκότητα του προγράμματος είναι:

$$\mathcal{O}(n \log n) + \mathcal{O}(n) * (\mathcal{O}(n) + \mathcal{O}(m) + \mathcal{O}(1)) = \quad (10)$$

$$= \mathcal{O}(n \log n) + \mathcal{O}(n^2) + \mathcal{O}(n * m) \quad (11)$$

$$= \mathcal{O}(n^2) + \mathcal{O}(n * m) \quad (12)$$