Εθνικό Μετσόβιο Πολυτεχνείο Σχολή ΗΜ&ΜΥ Αλγόριθμοι και Πολυπλοκότητα 7° εξάμηνο, Ροή Λ Ακαδημαϊκή περίοδος: 2011-2012



2η Σειρά Γραπτών Ασκήσεων

Γερακάρης Βασίλης <vgerak@gmail.com> A.M.: 03108092

1 Επιτροπή Αντιπροσώπων (ΚΤ 4.15)

Ταξινομούμε τον πίνακα σε αύξουσα σειρά με βάση τα f_i . Βρίσκουμε το διάστημα (έστω m) με το μέγιστο f_m που η αρχή του s_m βρίσκεται πρίν το τέλος του 1ου, f_1 και το επιλέγουμε ως αντιπρόσωπο. Θα αποδείξουμε ότι η επιλογή που κάνουμε (σε κάθε βήμα) είναι και η βέλτιστη δυνατή.

Έστω k, ένας διαφορετικός αντιπρόσωπος, που είναι η βέλτιστη επιλογή. Δεν είναι δυνατόν να έχει δείκτη k>m, αφού έτσι δε θα επικάλυπτε το 1ο διάστημα (εξ'ορισμού του m). Αφού λοιπόν $k\leq m$ θα ισχύει και $f_k\leq f_m$. Άρα ο k επικαλύπτει το πολύ όσα διαστήματα επικαλύπτει η επιλογή μας, επομένως η επιμέρους λύση μας είναι η βέλτιστη. Επαγωγικά προκύπτει η ορθότητα του αλγορίθμου μας.

Algorithm 1 Άσκηση 1

```
1: Sort A on ascending order using f_i as key
 2: procedure RepresentantivesSelect(A, N)
 3:
        if N=0 then
           return Representatives List
 4:
 5:
        else
 6:
           i \leftarrow 1
           max \leftarrow 0
 7:
 8:
           posmax \leftarrow 0
           while i \leq N do
 9:
               if f_i > max and s_i < f_1 then
10:
                   max \leftarrow f_i
11:
                   posmax \leftarrow i
12:
            RepresentativesList.append(posmax)
13:
            j \leftarrow posmax
14:
            while max > s_i do
15:
               A.remove(j)
16:
               N \leftarrow N-1
17:
               j \leftarrow j + 1
18:
            for j \leftarrow posmax to 1 step -1 do
19:
20:
               A.remove(j)
               N \leftarrow N-1
21:
22:
            return Representatives Select (A, N)
```

2 Βιαστικός Μοτοσυκλετιστής

Ταξινομούμε τα διαστήματα σε αύξουσα σειρά με βάση τα όρια ταχυτήτων v_i και δημιουργούμε τον πίνακα χρόνων t, όπου $t_i=l_i/v_i$. Έστω T ο χρόνος που θα ξεπεράσουμε το όριο ταχύτητας και u τα χιλιόμετρα κατά τα οποία θα το ξεπεράσουμε. Έαν $T \leq t_1$, τότε κάνουμε T λεπτά με v_1+u km/h, και τα υπόλοιπα με το όριο ταχύτητας, αλλιώς κάνουμε t_1 λεπτά υπερβαίνοντας το όριο και επαναλαμβάνουμε τη διαδικασία για $T-t_1$ λεπτά για το επόμενο διάστημα.

Θα αποδείξουμε ότι η επιλογή που κάνουμε σε κάθε βήμα, είναι η βέλτιστη δυνατή. Ο συνολικός χρόνος που χρειάζεται για να φτάσει στον προορισμό του είναι:

$$T_{total} = \sum_{i=1}^{n} t_i = \sum_{i=1}^{n} \frac{l_i}{u_i}.$$

Η μέγιστη (ποσοστιαία) ελάττωση των χρονικών διαστημάτων προκύπτει αν προσθέσουμε την ταχύτητα $\mathbf u$ στο μικρότερο παρονομαστή v_i . Καθώς λοιπόν όλες οι τιμές είναι δεδομένες και σταθερές (T,v_i,l_i) , οποιοδήποτε άλλο διάστημα αν επιλέγαμε, θα

έδινε ποσοστιαίο κέρδος χρόνου **το πολύ** όσο αυτό που υπολογίσαμε, επομένως η επιμέρους λύση μας είναι η βέλτιστη.

```
Algorithm 2 Άσκηση 2
```

```
1: Sort A on ascending order using v_i as key
2: for i \leftarrow 1 to N do
        t_i \leftarrow l_i/v_i
 3:
4: procedure TimeSelect(A, N)
        i \leftarrow 1
        while T \geq t_i do
 6:
            Selection.append(i, t_i)
 7:
            T \leftarrow T - t_i
 8:
            i \leftarrow i + 1
9:
        Selection.append(i,T)
10:
11:
        return Selection
```

Η πολυπλοκότητα του αλγορίθμου είναι $\Theta(n\log n)$, όσο χρειάζεται η ταξινόμηση. Στον ταξινομημένο πίνακα το αποτέλεσμα προκύπτει σε γραμμικό χρόνο. Στην περίπτωση που η υπέρβαση στο όριο γινόταν κατά παράγοντα $\alpha>1$, η επιλογή του διαστήματος δε θα επηρρέαζε το αποτέλεσμα, αφού το ποσοστιαίο κέρδος θα ήταν το ίδιο για όλα τα διαστήματα.

3 Βότσαλα στη Σκακιέρα (DVP 6.5)

3.1 Σύγκριση με άπληστο αλγόριθμο

Ο άπληστος αλγόριθμος μας εγγυάται ότι θα πάρει τουλάχιστον το 25% της βέλτιστης λύσης. Το χειρότερο πιθανό σενάριο για την άπληστη επιλογή είναι ένα grid της παρακάτω μορφής, με Ν ένα μεγάλο θετικό αριθμό:

0	N-1	0
N-1	N	N-1
0	N-1	0
0	0	0

Στην περίπτωση αυτή ο λόγος της άπληστης λύσης προς τη βέλτιστη είναι $Q=\frac{N}{4N-4}$. Το όριο αυτής της ποσότητας όταν $N\to\infty$ είναι 1/4 ή 25%.

3.2 Βέλτιστη λύση με χρήση δυναμικού προγραμματισμού

Έστω A,B,C,D οι 4 σειρές του προβλήματος. Μπορούμε να δημιουργήσουμε 8 διαφορετικούς έγκυρους συνδυασμούς επιλογής νομισμάτων, καθένας από τους οποίους είναι συμβατός με ορισμένους, από την επιλογή της προηγούμενης στήλης.

i	Selection	Profit(k)	Valid Prev. Status	Valid(k-1)
0	Ø	0	ALL	0,1,2,3,4,5,6,7
1	A	Val[A]	\emptyset ,B,C,D,(B,D)	0,2,3,4,6
2	В	Val[B]	\emptyset ,A,C,D,(A,C),(A,D)	0,1,3,4,5,7
3	С	Val[C]	\emptyset ,A,B,D,(B,D),(A,D)	0,1,2,4,6,7
4	D	Val[D]	Ø,A,B,C,(A,C)	0,1,2,3,4
5	(A,C)	Val[A] + Val[C]	Ø,B,D,(B,D)	0,2,4,6
6	(B,D)	Val[B] + Val[D]	Ø,A,C,(A,C)	0,1,3,5
7	(A,D)	Val[A] + Val[D]	Ø,B,C	0,2,3

Θα λύσουμε το πρόβλημα με χρήση δυναμικού προγραμματισμού. Θεωρούμε τον πίνακα P[0..N][0..7], όπου κάθε γραμμή αντιστοιχεί στον αντίστοιχο συνδυασμό που καταγράφεται στον παραπάνω πίνακα. Δεδομένης της σκακιέρας Val (4 x N) με τις αντίστοιχες τιμές, προκύπτει ο παρακάτω αλγόριθμος:

Algorithm 3 Άσκηση 3

```
1: procedure OptimalPebbling(Val, N)
        for i \leftarrow 0 to 7 do
            P[0][i] \leftarrow 0
 3:
        for i \leftarrow 1 to N do
 4:
            for j \leftarrow 0 to 7 do
 5:
                P[i][j] = Profit[i] + max\{\forall k \in Valid(j-1), P[i-1][k]\}
 6:
        OPT = 0
 7:
        for j \leftarrow 0 to 7 do
 8:
            if OPT < P[N][i] then
9:
                OPT \leftarrow P[N][i]
10:
        return OPT
11:
```

Υπάρχουν 41 διαφορετικοί συνδυασμοί σε κάθε βήμα, οπότε η χρονική πολυπλοκότητα του αλγορίθμου είναι: $\Theta(41*N) = \Theta(N)$

4 Χωρισμός Κειμένου σε Γραμμές

Θεωρούμε τη συνάρτηση κόστους γραμμής που περιέχει τις λέξεις από i εώς και j ως

$$v(i,j) = s_k^2 = (C + 1 - \sum_{p=1}^{j} (l_p + 1))^2$$

Στην περίπτωση που η παραπάνω τιμή είναι αρνητική (δηλαδή η λέξη δε χωράει στη γραμμή), η v επιστρέφει ∞ .

Ορίζουμε την αναδρομική σχέση: OPT(j) =
$$\begin{cases} v(1,j) & \text{if } c(1,j) < \infty \\ \min_{1 \le k < j} (f(k) + v(k+1,j)) & \text{if } c(1,j) = \infty \end{cases}$$

Και με χρήση δυναμικού προγραμματισμού προκύπτει η λύση σε χρονο $O(j^2)$.

Αξίζει να σημειωθεί ότι αν κάναμε χρήση των ευρημάτων των Galil, Zvi, Park και Kunsoo (όπως δημοσιεύτηκαν στο paper A linear-time algorithm for concave one-dimensional dynamic programming), εκμεταλλευόμενοι τη φυσιολογία του προβήματος, θα μπορούσαμε να κατεβάσουμε την πολυπλοκότητα σε γραμμικό χρόνο.

5 Αυτίγραφα Αρχείου (ΚΤ 6.12)

Έστω OPT(j) το ελάχιστο κόστος μιας διευθέτησης που καλύπτει τους servers 1 εώς j, θεωρώντας ότ τοποθετούμε ένα αντίγραφο στον server j. Ψάχνουμε τις πιθανές θέσεις (i) με i < j που μπορούμε να τοποθετήσουμε ένα αντίγραφο καταλήγωντας σε βέλτιστη λύση. Έστω ότι βρίσκεται στη θέση i = k. Το συνολικό κόστος που προκύπτει για το OPT(j) είναι ίσο με το άθροισμα:

- * Του κόστους c_i
- * Του ΟΡΤ(k), αφού ώς το k θεωρούμε ότι επιλέξαμε βέλτιστα
- * Του κόστους πρόσβασης για κάθε server από $i \to j$, το οποίο ισούται με

$$\sum_{i=k}^{j} b_k (j-k)$$

Από τις j (σε πλήθος) αυτές λύσεις, επιλέγουμε τη βέλτιστη, αυτή με το ελάχιστο κόστος. Επομένως η αναδρομική μας σχέση είναι η εξής:

$$OPT(j) = c_j + \min_{0 \le i \le j} (OPT(i) + \sum_{i=k}^{j} b_k(j-k))$$

Θεωρώντας ότι OPT(0) = 0 μπορούμε να παράγουμε τις τιμές του OPT αυξάνοντας το j. Η βέλτιστη λύση έχει τιμή OPT(n) και για να βρούμε τη διευθέτηση που την προκάλεσε κάνουμε ένα backtracking, διατηρώντας τα i από τα OPT(i) στοιχεία που επιλέγονταν.

Για τον υπολογισμό του κάθε j χρησιμοποιούμε O(j) χρόνο, άρα η τελική πολυπλοκότητα είναι $O(n^2)$.