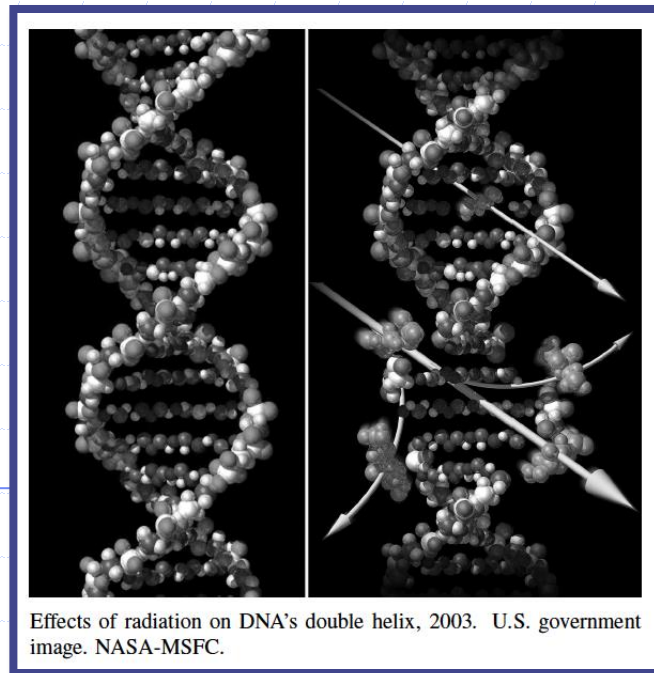


Παρουσίαση για χρήση με το σύγγραμμα, **Αλγόριθμοι Σχεδίαση και Εφαρμογές**, των Μ. Τ. Goodrich and R. Tamassia, Wiley, 2015 (στα ελληνικά από εκδόσεις Μ. Γκιούρδας)

# Δυναμικός προγραμματισμός



# Εφαρμογή: Αντιστοίχιση ακολουθιών DNA

- ◆ Οι ακολουθίες DNA μπορούν να θεωρηθούν ως συμβολοσειρές αποτελούμενες από τους χαρακτήρες **A, C, G, T**, οι οποίες αναπαριστούν νουκλεοτίδια.
- ◆ Η εύρεση ομοιοτήτων ανάμεσα σε δύο ακολουθίες DNA αποτελεί μια σημαντική πράξη στη βιοπληροφορική.
  - Για παράδειγμα, όταν συγκρίνουμε το DNA διαφορετικών οργανισμών, τέτοιες αντιστοιχίσεις μπορούν να επισημάνουν τα σημεία, στα οποία αυτοί οι οργανισμοί έχουν παρόμοια μοτίβα DNA.

# Εφαρμογή: Αντιστοίχιση ακολουθιών DNA

- ◆ Η εύρεση της καλύτερης αντιστοίχισης συμβολοσειρών DNA αφορά την ελαχιστοποίηση του αριθμού των αλλαγών για να μετατρέψουμε τη μία συμβολοσειρά στην άλλη.

```
X: ACCGGTCGAGTGCGCGGAAGCCGGCCGAA
    |  ||  ||  ||  |  |||||
    G TC  GT CG G AAGCCGGCCGAA
    GTCGT CGGAA GCCG  GC C G AA
    ||||| ||||| |||  ||  |  ||
Y:  GTCGTTCGGAATGCCGTTGCTCTGTAA
```

**Figure 12.1:** Two DNA sequences, X and Y, and their alignment in terms of a longest subsequence, GTCGTCGGAAGCCGGCCGAA, that is common to these two strings.

- ◆ Μία αναζήτηση ωμής δύναμης θα απαιτούσε εκθετικό χρόνο αλλά μπορούμε να επιτύχουμε πολύ καλύτερα αποτελέσματα χρησιμοποιώντας **δυναμικό προγραμματισμό**.

# Προθέρμανση: Γινόμενα αλυσίδας πινάκων

♦ **Ο Δυναμικός προγραμματισμός** είναι μία τεχνική αλγοριθμικής σχεδίασης.

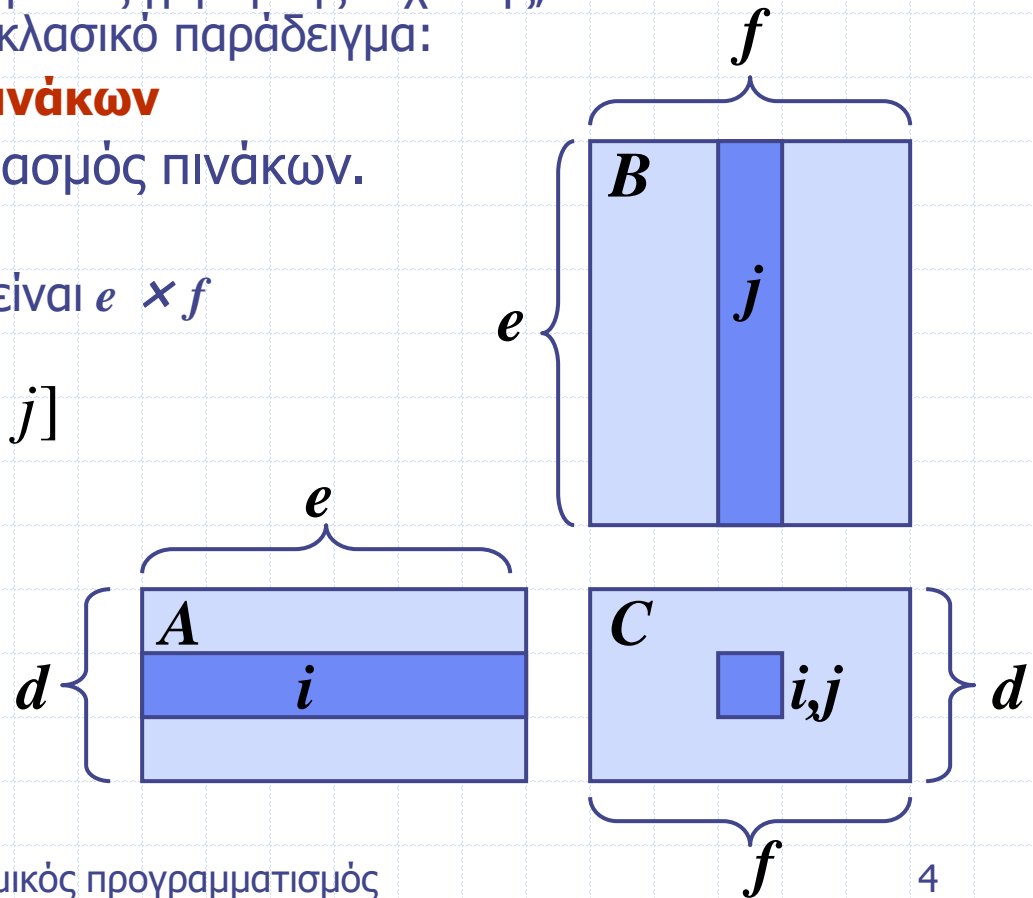
- Αντί να ξεκινήσουμε με μία εξήγηση της τεχνικής, θα ξεκινήσουμε με ένα κλασικό παράδειγμα:
- **Γινόμενα αλυσίδας πινάκων**

♦ Επανάληψη: Πολλαπλασιασμός πινάκων.

- $C = A * B$
- Ο  $A$  είναι  $d \times e$  και ο  $B$  είναι  $e \times f$

$$C[i, j] = \sum_{k=0}^{e-1} A[i, k] * B[k, j]$$

- $O(def)$  χρόνος



# Γινόμενα αλυσίδας πινάκων

## ◆ Γινόμενα αλυσίδας πινάκων:

- Υπολογισμός  $A = A_0 * A_1 * \dots * A_{n-1}$
- Ο  $A_i$  είναι  $d_i \times d_{i+1}$
- Πρόβλημα: Που θα μπουν οι παρενθέσεις?

## ◆ Παράδειγμα

- Ο B είναι  $3 \times 100$
- Ο C είναι  $100 \times 5$
- Ο D είναι  $5 \times 5$
- Το  $(B * C) * D$  θέλει  $1500 + 75 = 1575$  ops
- Το  $B * (C * D)$  θέλει  $1500 + 2500 = 4000$  ops

# Προσέγγιση απαρίθμησης



## ◆ Αλγόριθμος γινόμενου αλυσίδας πινάκων:

- Δοκιμή όλων πιθανών τρόπων για παρενθετοποίηση του  $TA = A_0 * A_1 * \dots * A_{n-1}$
- Υπολογισμός του αριθμού των λειτουργιών (ops) για κάθε τρόπο
- Επιλογή του καλύτερου

## ◆ Χρόνος εκτέλεσης:

- Ο αριθμός των πιθανών τρόπων για να μπουν οι παρενθέσεις είναι ίσος με τον αριθμό δυαδικών δένδρων με  $n$  κόμβου
- Είναι **εκθετικό**!
- Ονομάζεται αριθμός Catalan, και είναι σχεδόν  $4^n$ .
- Είναι απαίσιος αλγόριθμος!



# Μία άπληστη μέθοδος

◆ Ιδέα #1: συνεχόμενη επιλογή του γινομένου που απαιτεί τις περισσότερες λειτουργίες.

◆ Αντί-παράδειγμα:

- Ο A είναι  $10 \times 5$
- Ο B είναι  $5 \times 10$
- Ο C είναι  $10 \times 5$
- Ο D είναι  $5 \times 10$
- Η άπληστη ιδέα #1 δίνει  $(A*B)*(C*D)$ , που θέλει  $500+1000+500 = 2000$  ops
- Το  $A*((B*C)*D)$  θέλει  $500+250+250 = 1000$  ops

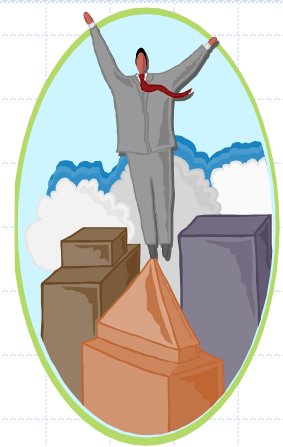
# Ακόμη μία άπληστη προσέγγιση



- ◆ Ιδέα #2: συνεχόμενη επιλογή του γινομένου που χρησιμοποιεί τις περισσότερες λειτουργίες.
- ◆ **Αντί-παράδειγμα:**
  - Ο A είναι  $101 \times 11$
  - Ο B είναι  $11 \times 9$
  - Ο C είναι  $9 \times 100$
  - Ο D είναι  $100 \times 99$
  - Η άπληστη ιδέα #2 δίνει  $A*((B*C)*D)$ , που θέλει  $109989+9900+108900=228789$  ops
  - Το  $(A*B)*(C*D)$  θέλει  $9999+89991+89100=189090$  ops
- ◆ Η άπληστη προσέγγιση δεν μας δίνει την βέλτιστη λύση.



# Μία «αναδρομική» προσέγγιση



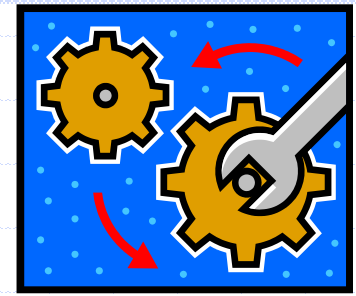
## ◆ Ορισμός **υπό-προβλημάτων**:

- Εύρεση του καλύτερου τρόπου για παρενθετοποίηση του  $A_i * A_{i+1} * \dots * A_j$ .
- Το  $N_{i,j}$  υποδηλώνει τον αριθμό των λειτουργιών που απαιτεί το υπό-πρόβλημα.
- Η βέλτιστη λύση για το συνολικό πρόβλημα είναι  $N_{0,n-1}$ .

## ◆ **Άριστα υπό-προβλήματα**: Η βέλτιστη λύση μπορεί να εκφραστεί με όρους άριστων υπό-προβλημάτων

- Πρέπει να υπάρχει ένας τελικός πολλαπλασιασμός για την βέλτιστη λύση.
- Έστω ότι ο τελικός πολλαπλασιασμός είναι στο  $i$ :  $(A_0 * \dots * A_i) * (A_{i+1} * \dots * A_{n-1})$ .
- Τότε η βέλτιστη λύση  $N_{0,n-1}$  είναι το άθροισμα δύο άριστων υπό-προβλημάτων, το  $N_{0,i}$  και το  $N_{i+1,n-1}$  συν τον χρόνο για τον τελευταίο πολλαπλασιασμό.
- Εάν το καθολικό βέλτιστο δεν είχε αυτά τα άριστα υπό-προβλήματα θα μπορούσαμε να βρούμε μία ακόμη καλύτερη «βέλτιστη» λύση.

# Μία εξίσωση χαρακτηρισμού

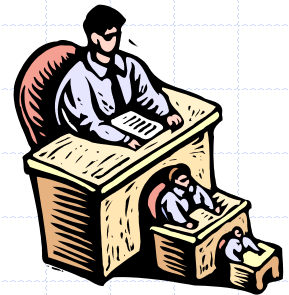


- ◆ Το καθολικό βέλτιστο θα πρέπει να οριστεί σε όρους άριστων υπό-προβλημάτων.
- ◆ Ας σκεφτούμε όλες τις πιθανές θέσεις για τον τελικό πολλαπλασιασμό:
  - Θυμηθείτε ότι ο  $A_i$  είναι ένας πίνακας διαστάσεων  $d_i \times d_{i+1}$ .
  - Έτσι, μια χαρακτηριστική εξίσωση για το  $N_{i,j}$  είναι η εξής:

$$N_{i,j} = \min_{i \leq k < j} \{ N_{i,k} + N_{k+1,j} + d_i d_{k+1} d_{j+1} \}$$

- ◆ Σημειώστε ότι τα υπό-προβλήματα δεν είναι ανεξάρτητα  
τα **υπάρχει αλληλοεπικάλυψη στα υπό-προβλήματα.**

# Ένας αλγόριθμος δυναμικού προγραμματισμού



- ◆ Επειδή υπάρχει επικάλυψη στα υπό-προβλήματα, δεν χρησιμοποιούμε αναδρομή.
- ◆ Αντί αυτού, δημιουργούμε άριστα υπό-προβλήματα «από κάτω προς τα πάνω»
- ◆ Τα  $N_{i,i}$  είναι εύκολα, έτσι ξεκινάμε από αυτά
- ◆ Μετά υπό-προβλήματα μεγέθους 2,3,... και έτσι στην συνέχεια.
- ◆ Ο χρόνος εκτέλεσης είναι  $O(n^3)$

**Algorithm** *matrixChain*( $S$ ):

**Input:** sequence  $S$  of  $n$  matrices to be multiplied

**Output:** number of operations in an optimal paranethization of  $S$

**for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $n-1$  **do**

$N_{i,i} \leftarrow 0$

**for**  $b \leftarrow 1$  **to**  $n-1$  **do**

**for**  $i \leftarrow 0$  **to**  $n-b-1$  **do**

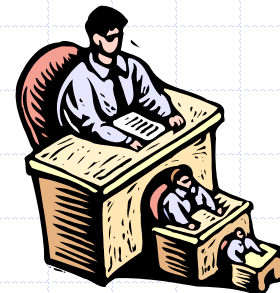
$j \leftarrow i+b$

$N_{i,j} \leftarrow +\text{infinity}$

**for**  $k \leftarrow i$  **to**  $j-1$  **do**

$N_{i,j} \leftarrow \min\{N_{i,j}, N_{i,k} + N_{k+1,j} + d_i d_{k+1} d_{j+1}\}$

# Οπτικοποίηση αλγόριθμου δυναμικού προγραμματισμού



$$N_{i,j} = \min_{i \leq k < j} \{N_{i,k} + N_{k+1,j} + d_i d_{k+1} d_{j+1}\}$$

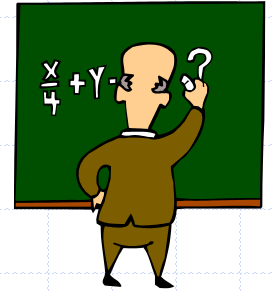
- ◆ Η κατασκευή από κάτω προς τα πάνω γεμίζει τον πίνακα N κατά διαγώνιους
- ◆ Το  $N_{i,j}$  παίρνει τις τιμές από την γραμμή i και την στήλη j
- ◆ Το γέμισμα κάθε κελιού στον πίνακα N θέλει χρόνο  $O(n)$ .
- ◆ Συνολικός χρόνος:  $O(n^3)$
- ◆ Η εύρεση της παρενθετοποίησης γίνεται με το να θυμάται το “k” για κάθε κελί στον N

N	0	1	2			j	...	n-1
0								
1								
...								
i								
n-1								

answer



# Η γενική τεχνική δυναμικού προγραμματισμού



- ◆ Εφαρμόζεται σε προβλήματα που αρχικά φαίνεται να απαιτούν πολύ χρόνο (πιθανότατα εκθετικό), αρκεί να έχουμε:
  - **Απλά υπό-προβλήματα:** τα υπό-προβλήματα μπορούν να οριστούν χρησιμοποιώντας λίγες μόνο μεταβλητές, όπως  $j$ ,  $k$ ,  $l$ ,  $m$ , κ.ο.κ.
  - **Βελτιστότητα υπό-προβλημάτων:** η καθολικά βέλτιστη λύση μπορεί να οριστεί με όρους βέλτιστων λύσεων σε υπό-προβλήματα.
  - **Επικάλυψη υπό-προβλημάτων:** τα υπό-προβλήματα δεν είναι ανεξάρτητα, αλλά επικαλύπτονται (οπότε πρέπει να κατασκευαστούν από κάτω προς τα πάνω).