

Πώς αξιολογούμε αλγορίθμους

Ο συμβολισμός big-O, $O()$

Απόλυτος Τρόπος Σύγκρισης

- Οι υπολογιστές εξελίσσονται, χρειαζόμαστε «μέτρα και σταθμά» για να μετρήσουμε αλγορίθμους, όχι με απόλυτους χρόνους.
- Κάποιος δοκιμάζει ένα πρόγραμμα σε ένα υπολογιστή και κάποιος άλλος σε άλλον και παίρνουν διαφορετικούς χρόνους.
- Ποιος έχει δίκιο; (μπορεί και οι δύο η κανένας)
- Σύγκριση ανεξάρτητη από Σύστημα (H/W, O/S, Compiler)

Τα Μέτρα μας

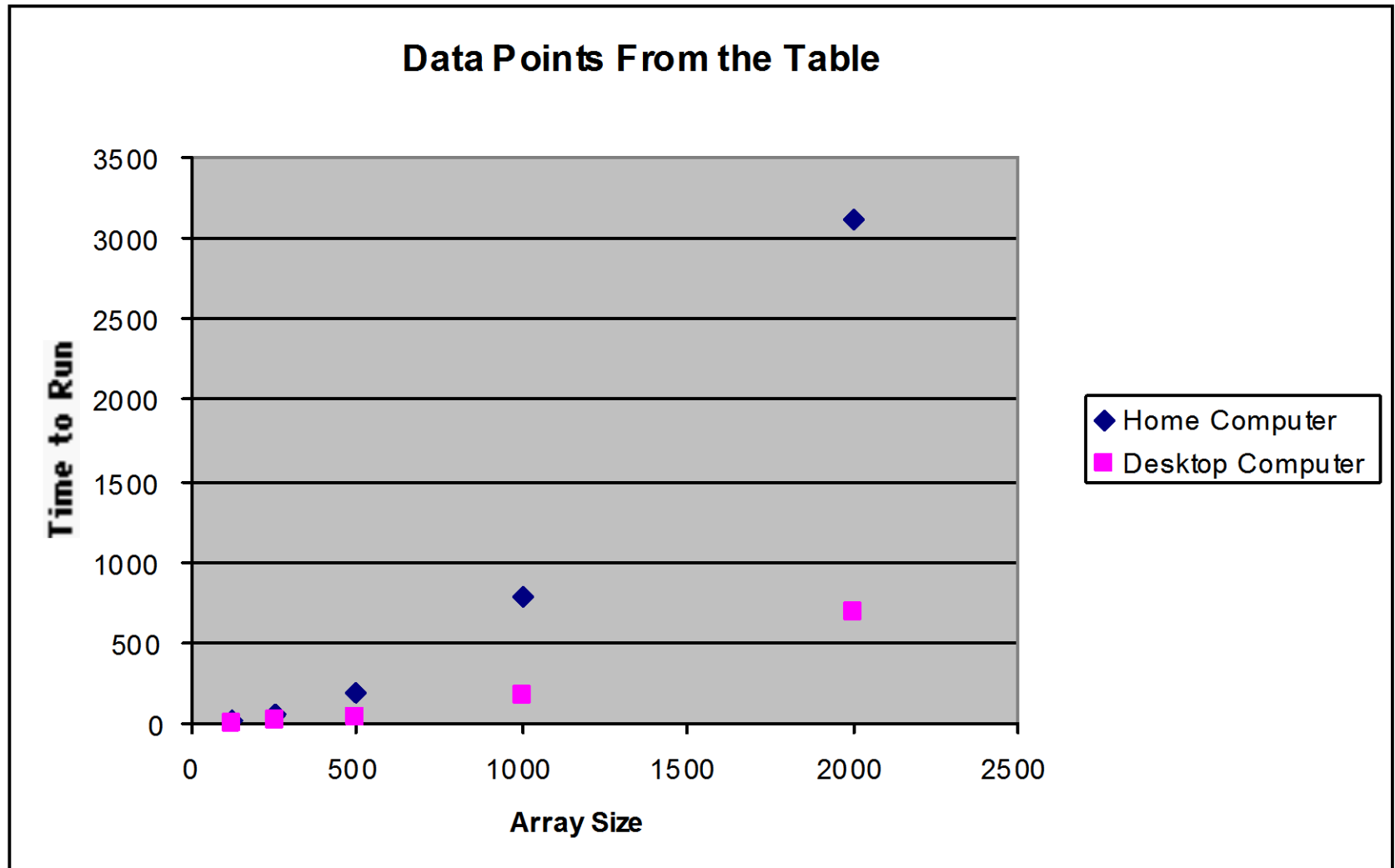
- Εμπειρικά αποτελέσματα απλά συγκρίνουν μέγεθος με χρόνο σε κάποιο μηχάνημα.
Χρειαζόμαστε κάτι γενικότερο.
- Το **πλήθος** των δεδομένων. Όσο πιο πολλά δεδομένα τόσο περισσότερος ΧΡΟΝΟΣ και ΧΩΡΟΣ απαιτείται.
- Κριτήριο Χρόνου. Ποια πράξη είναι αυτή που γίνεται πιο συχνά (κυριαρχεί).
 - Απόδοση τιμής,
 - σύγκριση,
 - Πρόσθεση, πολλαπλασιασμός

Παράδειγμα.

Τρέχουμε ένα απλό αλγόριθμο ταξινόμησης (έστω SelectionSort) σε δύο μηχανές για διάφορα μεγέθη (n):

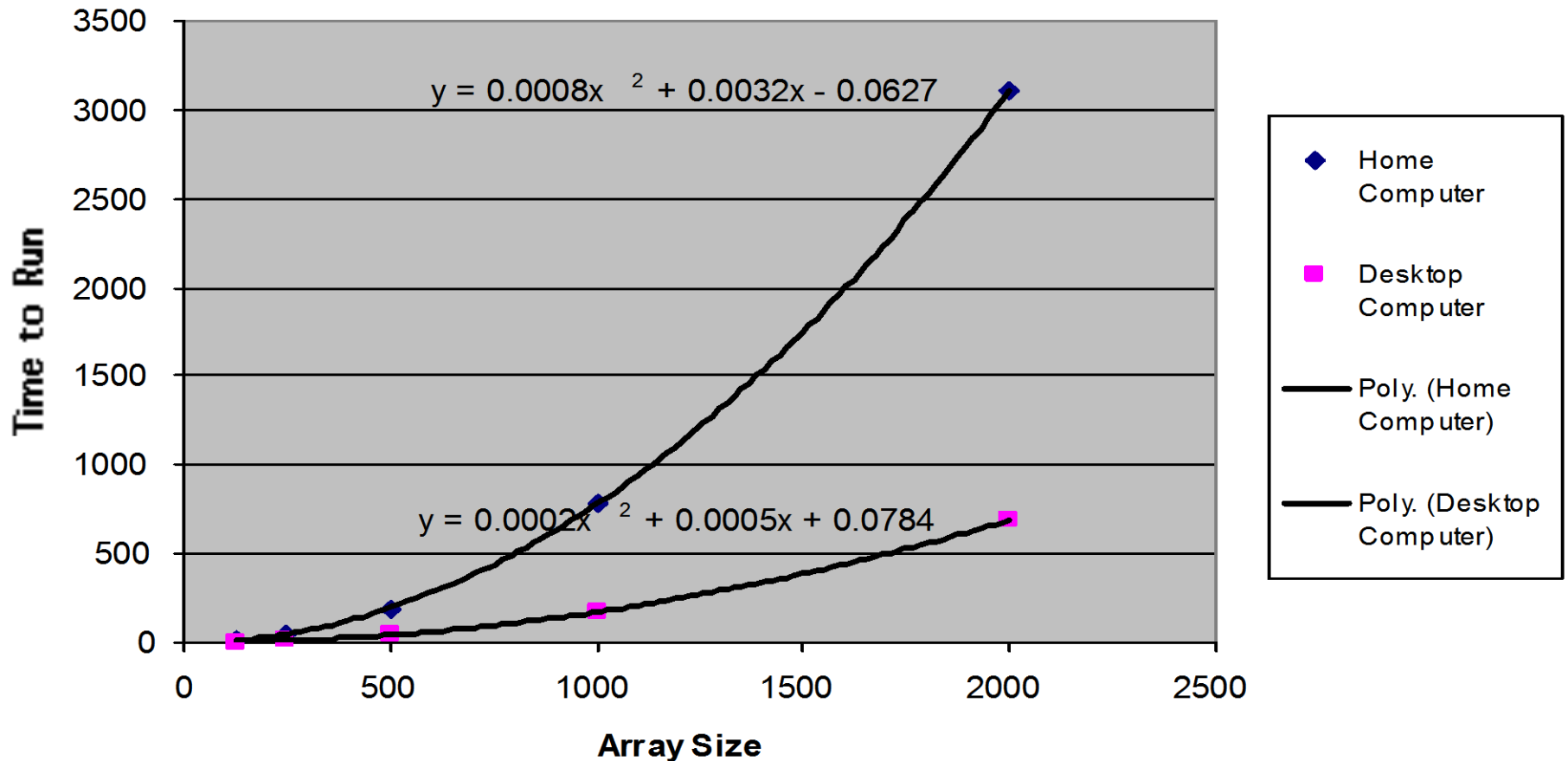
Array Size = n	Home Computer	Desktop Computer
125	12.5	2.8
250	49.3	11.0
500	195.8	43.4
1000	780.3	172.4
2000	3114.9	690.5

Σημεία μετρήσεων



υπολογίζουμε εξισώσεις-τάσεις

Data Points From the Table



Ο συμβολισμός big-O $O()$

Έχουμε δύο περιπτώσεις

$$F_1(n) = 0.0008 n^2 + 0.0032 n + 0.0627$$

$$F_2(n) = 0.0002 n^2 + 0.0005 n + 0.0784$$

το n^2 μεγαλώνει πιο γρήγορα από το n , δεν περιμένουμε οι συναρτήσεις να μεγαλώνουν πολύ χειρότερα από $0.0008 n^2$ and $0.0002 n^2$, αντίστοιχα. Μπορούμε να βρούμε σταθερές

$$C_1 > 0.0008 \text{ και } C_2 > 0.0002$$

ώστε

$$F_1(n) \leq \mathbf{C_1} n^2 \text{ και } F_2(n) \leq \mathbf{C_2} n^2 \text{ για "μεγάλα" } n.$$

$O(n^2)$

Λέμε ότι $F_1(n) = O(n^2)$, και επίσης $F_2(n) = O(n^2)$.

Το νόημα του συμβολισμού είναι ότι υπάρχουν σταθερές \mathbf{C}_1 και \mathbf{C}_2 , καθώς και θετικοί ακέραιοι \mathbf{N}_1 and \mathbf{N}_2 ώστε

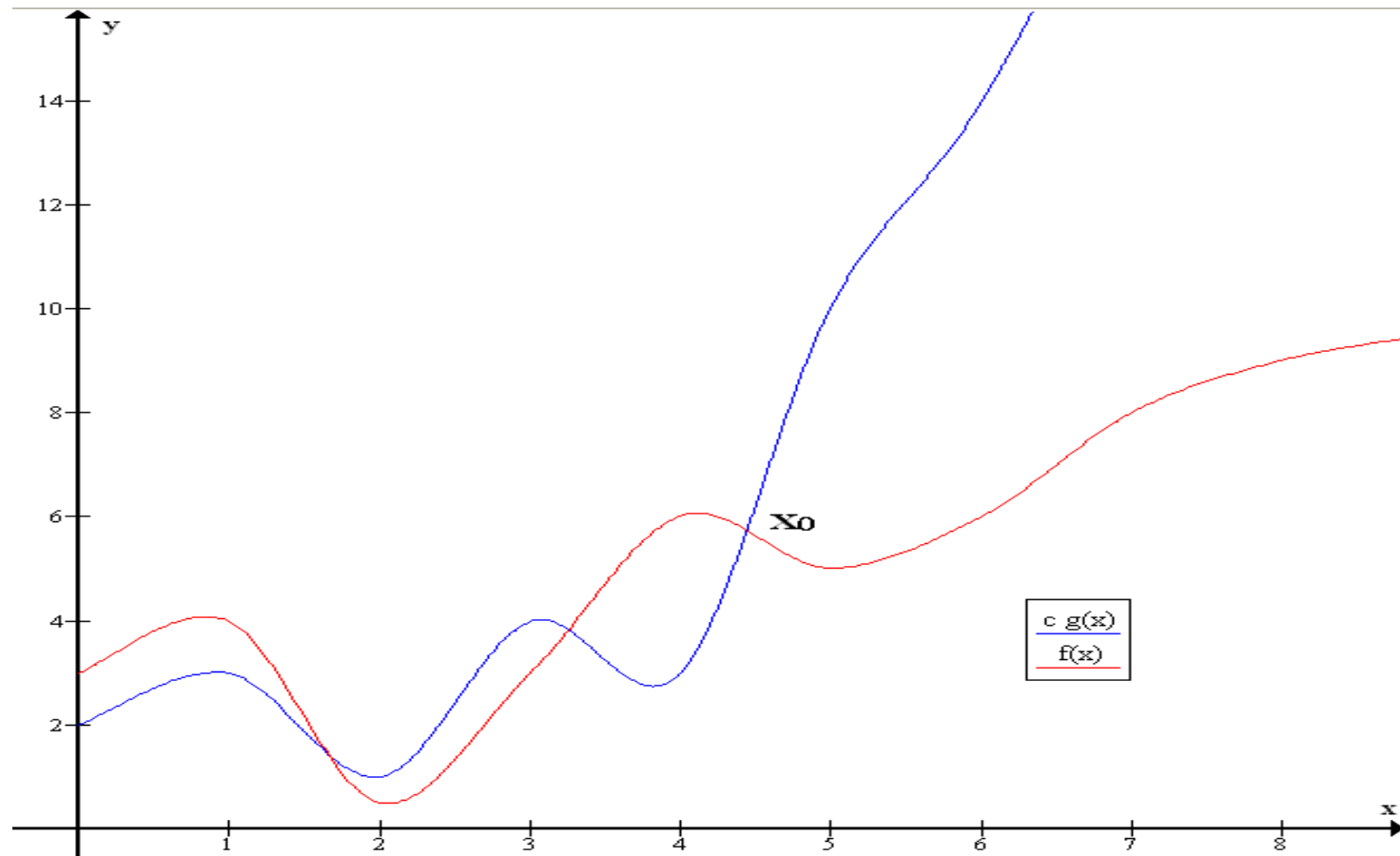
$$F_1(n) \leq C_1 n^2 \text{ για όλα τα } n \geq N_1$$

και

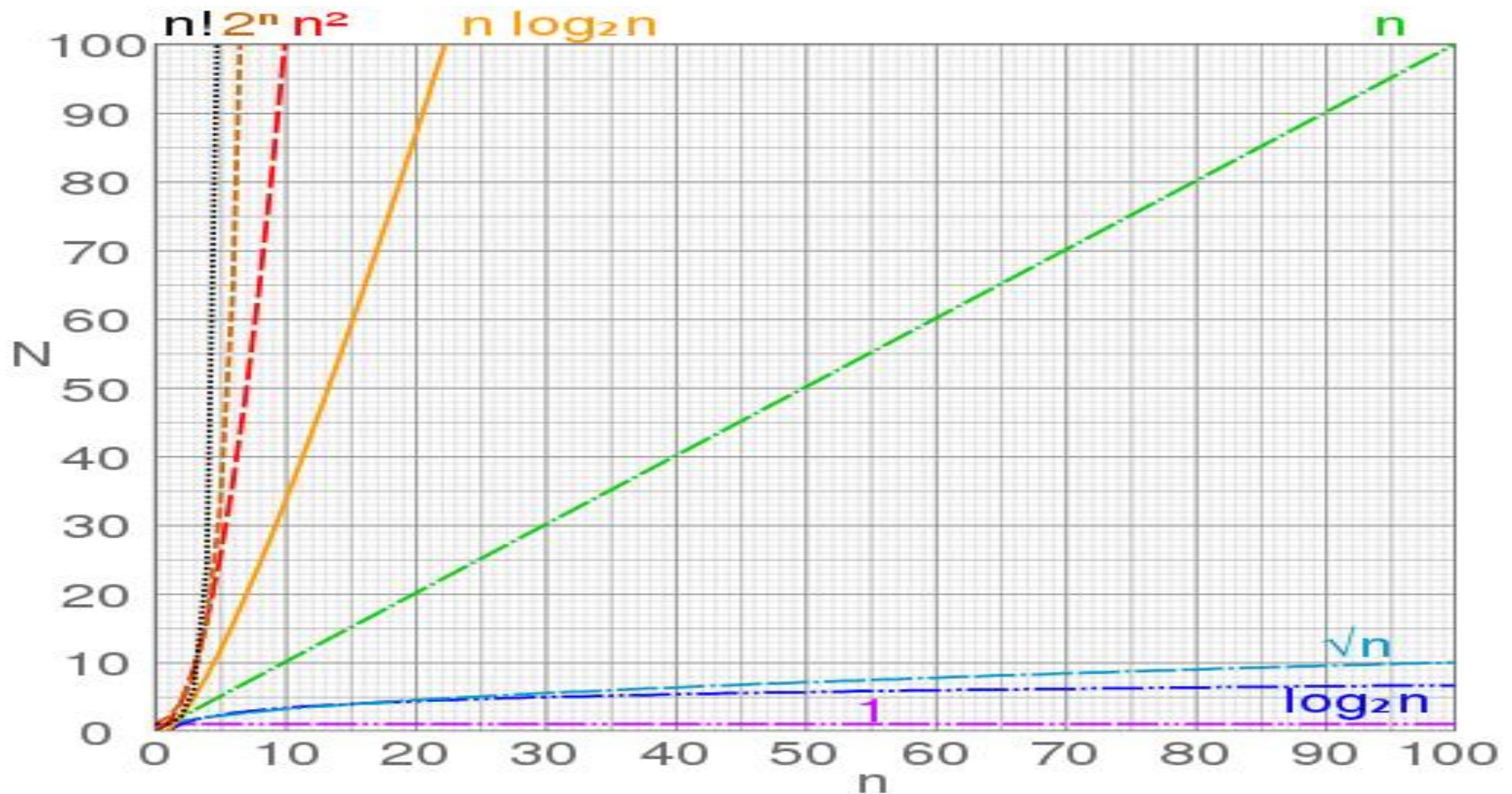
$$F_2(n) \leq C_2 n^2 \text{ για όλα τα } n \geq N_2.$$

Δεν διαφοροποιούμε την απόδοση της F_1 και F_2 . Μας ενδιαφέρει η συμπεριφορά του αλγόριθμου και όχι ο ακριβής χρόνος τρεξίματος σε κάποια μηχανή.

Σταθερές c και N



1, log n, \sqrt{n} , n, n log n, n^2 , 2^n , $n!$



Μερικές Συγκρίσεις: $F(n)$

n	$\log_{10}(n)$	$n^{1/2}$	$n \log_{10}(n)$	n^2	n^3	2^n	n^n
1	0	1	0	1	1	2	1
10	1	$10^{0.5}$	10	10^2	10^3	1024	10^{10}
10^2	2	10	$2 \cdot 10^2$	10^4	10^6	$\approx 10^{30}$	10^{200}
10^3	3	$10^{1.5}$	$3 \cdot 10^3$	10^6	10^9	$\approx 10^{300}$	
10^4	4	10^2	$4 \cdot 10^4$	10^8	10^{12}		
10^5	5	$10^{2.5}$	$5 \cdot 10^5$	10^{10}	10^{15}		
10^6	6	10^3	$6 \cdot 10^6$	10^{12}	10^{18}		
10^7	7	$10^{3.5}$	$7 \cdot 10^7$	10^{14}	10^{21}		
10^8	8	10^4	$8 \cdot 10^8$	10^{16}	10^{24}		
10^9	9	$10^{4.5}$	$9 \cdot 10^9$	10^{18}	10^{27}		
10^{10}	10	10^5	$10 \cdot 10^{10}$	10^{20}	10^{30}		

Παρατήρηση: $3.15 \cdot 10^{13}$ microseconds σε ένα έτος.

$O()$ χρήσιμος για πρόβλεψη χρόνου που απαιτείται και καθορίζει στρατηγικές σχεδιασμού αλγορίθμων.

Αντικείμενο μελλοντικού μαθήματος
(Σχεδιασμός Αλγορίθμων)