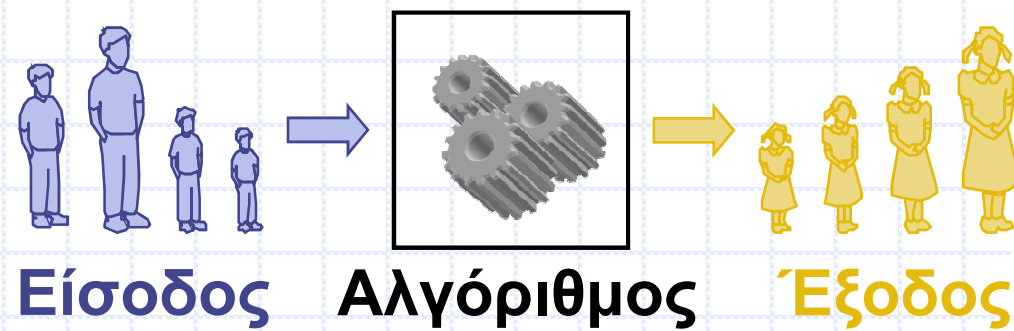
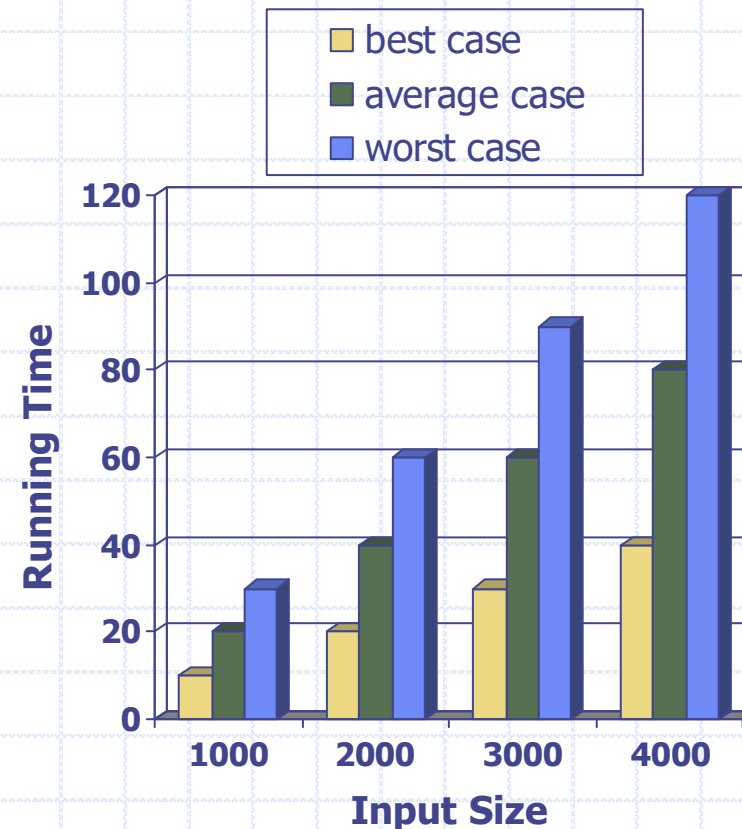


Ανάλυση Αλγορίθμων



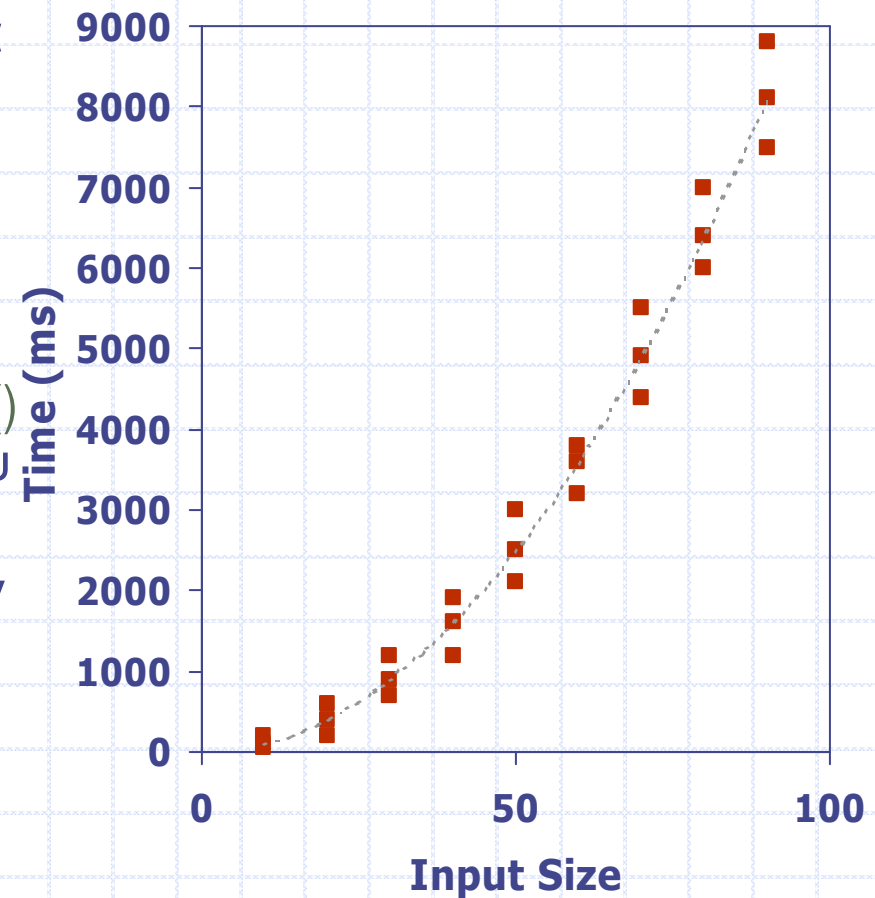
Χρόνος Τρεξίματος

- Οι περισσότεροι αλγόριθμοι μετασχηματίζουν αντικείμενα εισόδου σε αντικείμενα εξόδου
- Τυπικά ο απαιτούμενος χρόνος αυξάνει με το μέγεθος της εισόδου
- Συνήθως είναι δύσκολο να υπολογισθεί μέσος χρόνος τρεξίματος.
- Εστιάζουμε στη χειρότερη περίπτωση.
 - Ευκολότερη η Ανάλυση
 - Σημαντική για εφαρμογές όπως οικονομικές, παίγνια, και ρομποτική



Πειραματικές Μελέτες

- Γράψτε ένα πρόγραμμα που να υλοποιεί τον αλγόριθμο
- Τρέξτε το πρόγραμμα με εισόδους μεταβλητού μεγέθους και σύνθεσης
- Χρησιμοποιήστε μια μέθοδο όπως την `System.currentTimeMillis()` για να έχετε ακριβή στοιχεία του χρόνου τρεξίματος
- Πάρτε γραφική παράσταση των αποτελεσμάτων

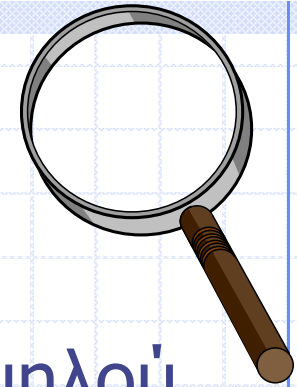


Περιορισμοί των Πειραμάτων

- Η υλοποίηση του αλγόριθμου μπορεί να είναι δύσκολη
- Τα αποτελέσματα μπορεί να μην είναι ενδεικτικά του χρόνου τρεξίματος για άλλες εισόδους που δεν συμπεριλαμβάνονται στο πείραμα
- Για τη σύγκριση δύο αλγορίθμων πρέπει να χρησιμοποιηθεί το ίδιο περιβάλλον λογισμικού και υλικού.



Θεωρητική Ανάλυση



- Αντί για υλοποίηση χρησιμοποιεί μια υψηλού επιπέδου περιγραφή του αλγόριθμου
- Εκφράζει το χρόνο τρεξίματος σαν συνάρτηση του μεγέθους της εισόδου n .
- Λαμβάνει υπόψη όλες τις πιθανές εισόδους
- Μας επιτρέπει να αξιολογούμε την ταχύτητα ενός αλγορίθμου ανεξάρτητα από το περιβάλλον υλικού/λογισμικού

Ψευδοκώδικας

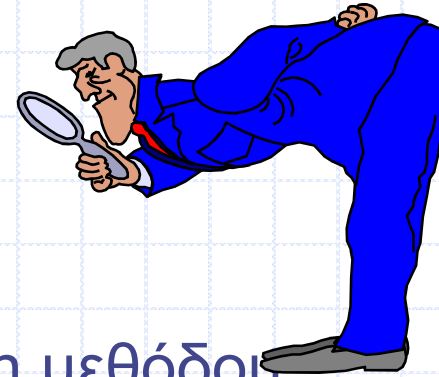
Παράδειγμα: να βρεθεί
το μεγαλύτερο στοιχείο
ενός πίνακα

- ❑ Περιγραφή ενός αλγόριθμου σε υψηλό επίπεδο
- ❑ Πιο δομημένος τρόπος από τη φυσική γλώσσα
- ❑ Λιγότερο λεπτομερές από ένα πρόγραμμα
- ❑ Συμβολισμός που προτιμάται για την περιγραφή αλγορίθμων
- ❑ Αποκρύπτει θέματα σχεδιασμού προγραμμάτων

Algorithm *arrayMax*(A, n)
Input array A of n integers
Output maximum element of A

currentMax $\leftarrow A[0]$
for $i \leftarrow 1$ **to** $n - 1$ **do**
 if $A[i] > \text{currentMax}$ **then**
 currentMax $\leftarrow A[i]$
return *currentMax*

Λεπτομέρειες Ψευδοκώδικα



- Έλεγχος Ροής
 - **if ... then ... [else ...]**
 - **while ... do ...**
 - **repeat ... until ...**
 - **for ... do ...**
 - Αντί για αγκύλες έχει χρησιμοποιηθεί στοίχιση
- Δήλωση Μεθόδου

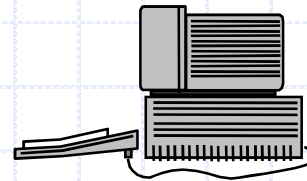
Algorithm *method* (*arg* [, *arg*...])

Input ...

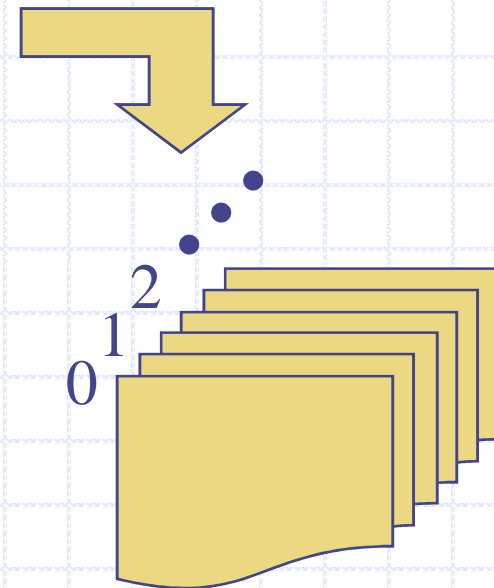
Output ...
- Κλήση μεθόδου
var.method (*arg* [, *arg*...])
- Επιστρεφόμενη τιμή
return *expression*
- Εκφράσεις
 - ← Assignment
(όπως το = στην Java)
 - = Έλεγχος ισότητας
(όπως το == στην Java)
 - n^2 Επιτρέπονται δυνάμεις και άλλοι μαθηματικοί συμβολισμοί

Το μοντέλο μηχανής τυχαίας προσπέλασης (RAM)

- Μια **CPU**



- Εν δυνάμει απεριόριστες θέσεις μνήμης όπου κάθε μια μπορεί να αποθηκεύσει οποιοδήποτε αριθμό ή σύμβολο



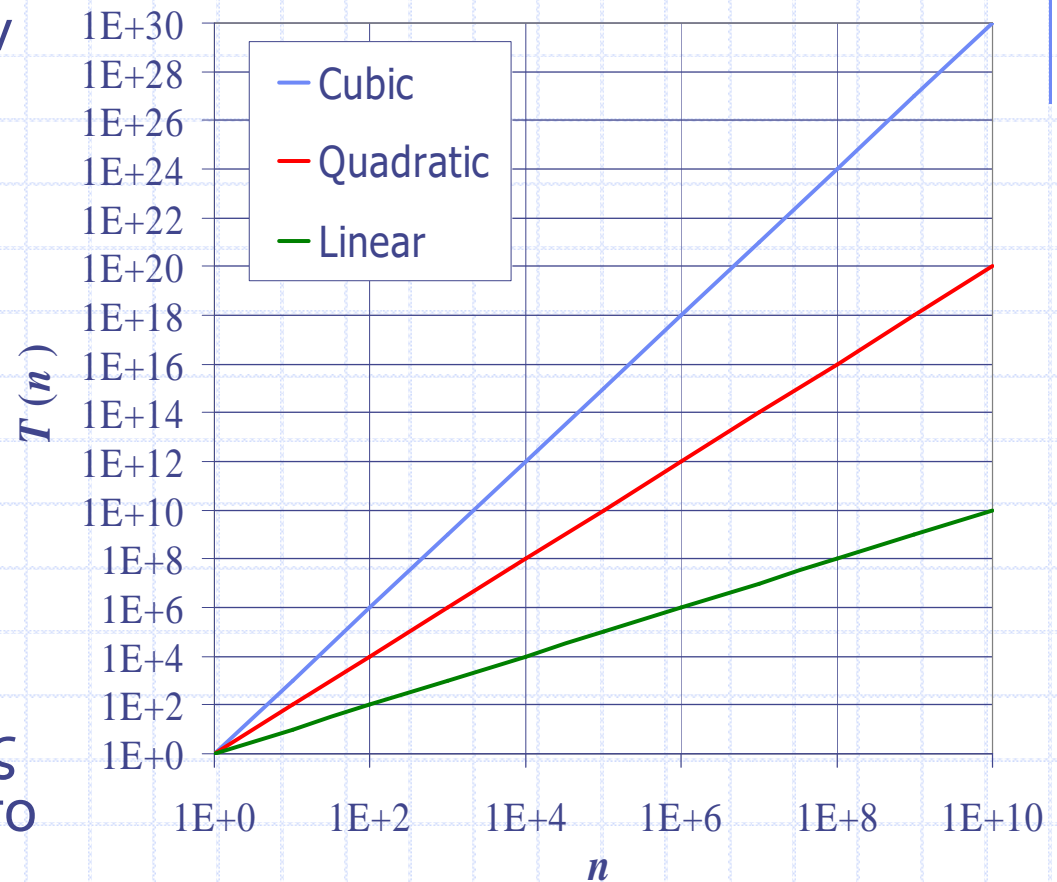
- ◆ Οι θέσεις μνήμης έχουν αριθμηθεί και η προσπέλαση σε μια θέση μνήμης απαιτεί μια μονάδα χρόνου.

Επτά σημαντικές Συναρτήσεις

- Επτά συναρτήσεις που χρησιμοποιούνται στην ανάλυση αλγορίθμων:

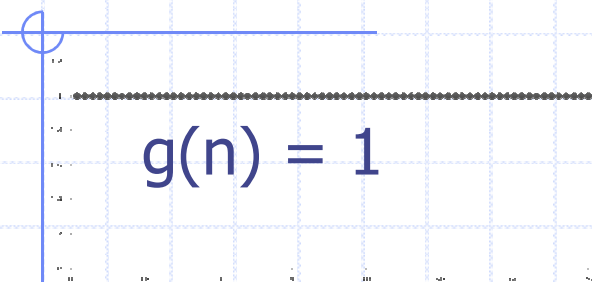
- Σταθερά ≈ 1
- Λογαριθμική $\approx \log n$
- Γραμμική $\approx n$
- N-Log-N $\approx n \log n$
- Τετραγωνική $\approx n^2$
- Κυβική $\approx n^3$
- Εκθετική $\approx 2^n$

- Σε ένα log-log διάγραμμα, η κλίση της γραμμής αντιστοιχεί στο ρυθμό αύξησης

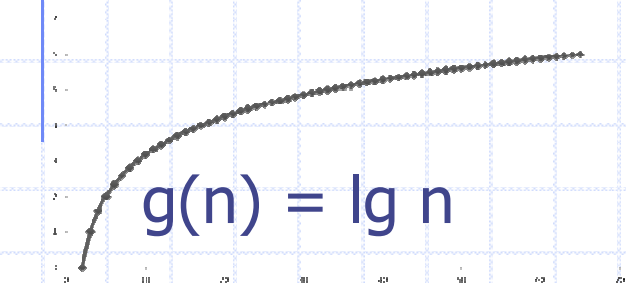
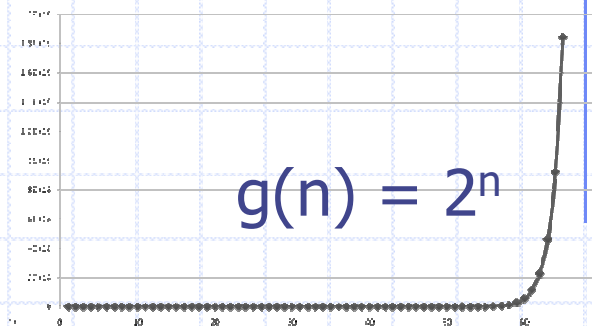
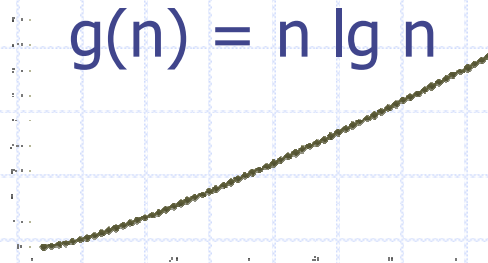


Γράφοι συναρτήσεων

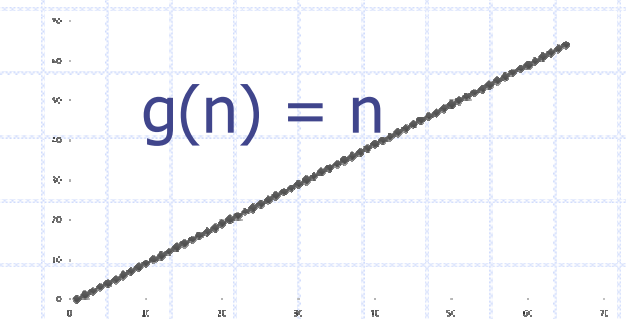
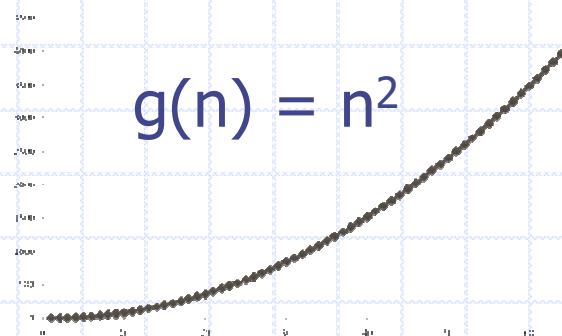
Από τον Matt Stallmann.



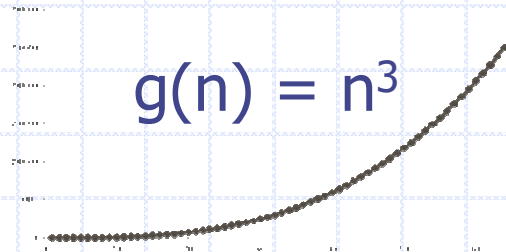
$$g(n) = n \lg n$$



$$g(n) = n^2$$



$$g(n) = n^3$$



Βασικές Πράξεις

- Βασικοί υπολογισμοί που εκτελούνται από ένα αλγόριθμο
- Προσδιορίζονται σε ψευδοκώδικα
- Ανεξάρτητα από τη γλώσσα προγραμματισμού
- Δεν είναι σημαντικός ο ακριβής ορισμός
- Υποθέτουμε ότι κάθε μια απαιτεί μια μονάδα χρόνου



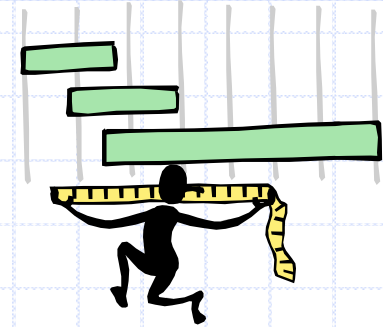
- Παραδείγματα:
 - Υπολογισμός μιας έκφρασης
 - Ανάθεση μιας τιμής σε μια μεταβλητή
 - Δείκτης πίνακα
 - Κλήση μιας μεθόδου
 - Επιστροφή από μια μέθοδο

Μέτρηση των Βασικών Πράξεων

- Με έλεγχο στον ψευδοκώδικα, μπορούμε να αποφανθούμε για το μέγιστο πλήθος βασικών πράξεων που εκτελούνται από ένα αλγόριθμο, σαν συνάρτηση του μεγέθους της εισόδου

Algorithm <i>arrayMax</i> (<i>A</i> , <i>n</i>)	# operations
<i>currentMax</i> \leftarrow <i>A</i> [0]	2
for <i>i</i> \leftarrow 1 to <i>n</i> - 1 do	$2n$
if <i>A</i> [<i>i</i>] > <i>currentMax</i> then	$2(n - 1)$
<i>currentMax</i> \leftarrow <i>A</i> [<i>i</i>]	$2(n - 1)$
{ increment counter <i>i</i> }	$2(n - 1)$
return <i>currentMax</i>	1
Σύνολο	$8n - 2$

Εκτίμηση του Χρόνου Εκτέλεσης



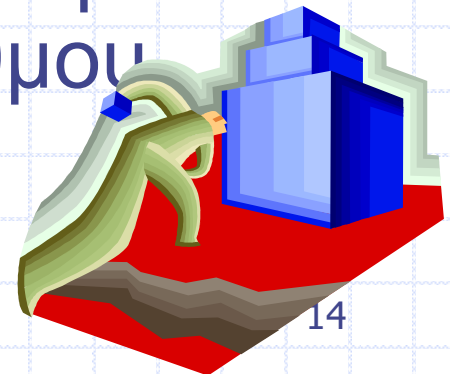
- Ο αλγόριθμος *arrayMax* εκτελεί $8n - 2$ βασικές πράξεις στη χειρότερη περίπτωση. Ορισμός:
 a = Χρόνος της γρηγορότερης βασικής πράξης
 b = Χρόνος της πιο αργής βασικής πράξης
- Έστω $T(n)$ ο χειρότερος χρόνος του *arrayMax*.
Τότε

$$a(8n - 2) \leq T(n) \leq b(8n - 2)$$

- Επομένως, ο χρόνος τρεξίματος $T(n)$ φράσσεται από δύο γραμμικές συναρτήσεις

Ρυθμός Αύξησης του χρόνου τρεξίματος

- Αλλαγή του περιβάλλοντος υλικού/λογισμικού
 - Επηρεάζει το $T(n)$ κατά σταθερό παράγοντα, αλλά
 - Δεν αλλάζει το ρυθμό αύξησης του $T(n)$
- Η γραμμική αύξηση του ρυθμού του χρόνου τρεξίματος του $T(n)$ είναι μια εσωτερική ιδιότητα του αλγορίθμου *arrayMax*



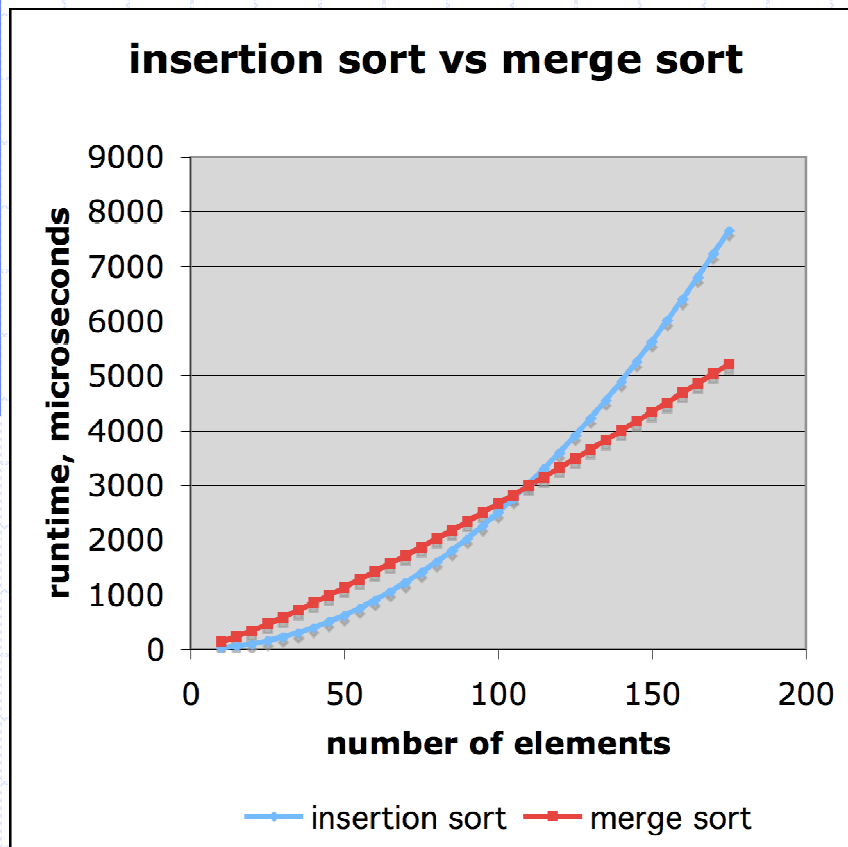
Γιατί είναι σημαντικός ο ρυθμός αύξησης

Από τον Matt Stallmann

Αν ο χρόνος είναι	για $n + 1$	για $2n$	για $4n$
$c \lg n$	$c \lg (n + 1)$	$c (\lg n + 1)$	$c(\lg n + 2)$
cn	$c(n + 1)$	$2cn$	$4cn$
$cn \lg n$	$\sim cn \lg n + cn$	$2cn \lg n + 2cn$	$4cn \lg n + 4cn$
cn^2	$\sim cn^2 + 2cn$	$4cn^2$	$16cn^2$
cn^3	$\sim cn^3 + 3cn^2$	$8cn^3$	$64cn^3$
$c2^n$	$c2^{n+1}$	$c2^{2n}$	$c2^{4n}$

Ο χρόνος τετραπλασιάζεται όταν διπλασιασθεί το μέγεθος του προβλήματος

Σύγκριση δύο Αλγορίθμων



η ταξινόμηση με παρεμβολή είναι
 $n^2 / 4$

ταξινόμηση με συγχώνευση
 $2 n \lg n$

ταξινόμηση 1000000 στοιχείων?
η παρεμβολή θέλει
περίπου **70 ώρες**

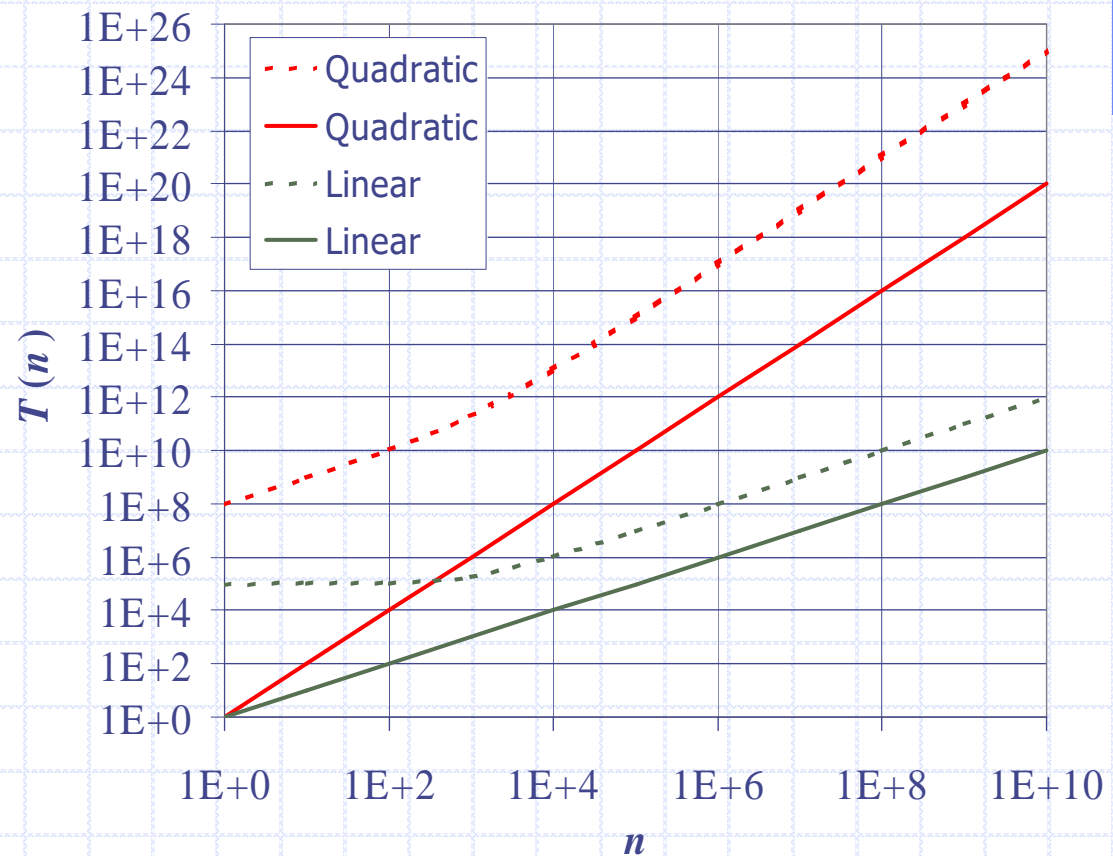
ενώ

η συγχώνευση
περίπου **40 δεύτερα**

Αυτή είναι μια αργή μηχανή αλλά
100 x γρηγορότερη είναι **40 λεπτά**
έναντι λιγότερο από **0.5 sec**

Σταθεροί Παράγοντες

- Ο ρυθμός αύξησης δεν επηρεάζεται από
 - σταθερούς παράγοντες ή
 - όρους χαμηλότερης τάξης
- Παραδείγματα
 - $10^2n + 10^5$ είναι γραμμική συνάρτηση
 - $10^5n^2 + 10^8n$ είναι τετραγωνική συνάρτηση



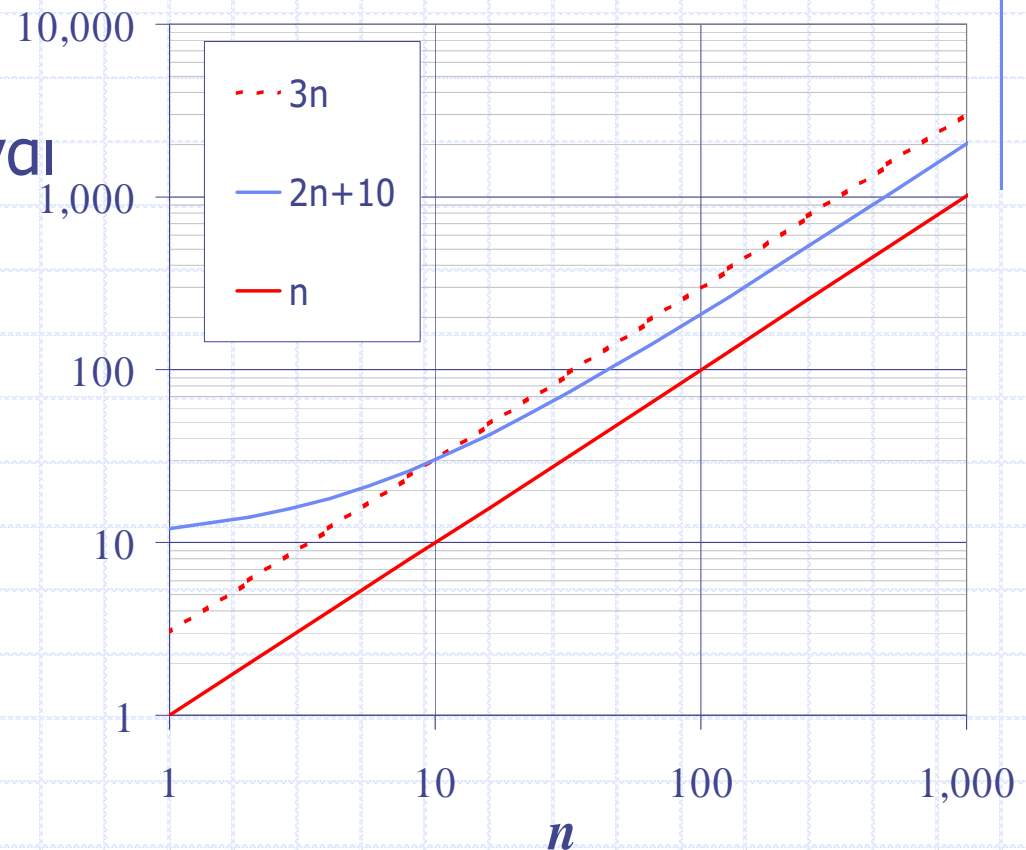
Συμβολισμός Big-Oh

- Όταν δίδονται οι συναρτήσεις $f(n)$ και $g(n)$, λέμε ότι η $f(n)$ είναι $O(g(n))$ αν υπάρχουν θετικές σταθερές c και n_0 έτσι ώστε

$$f(n) \leq cg(n) \text{ για } n \geq n_0$$

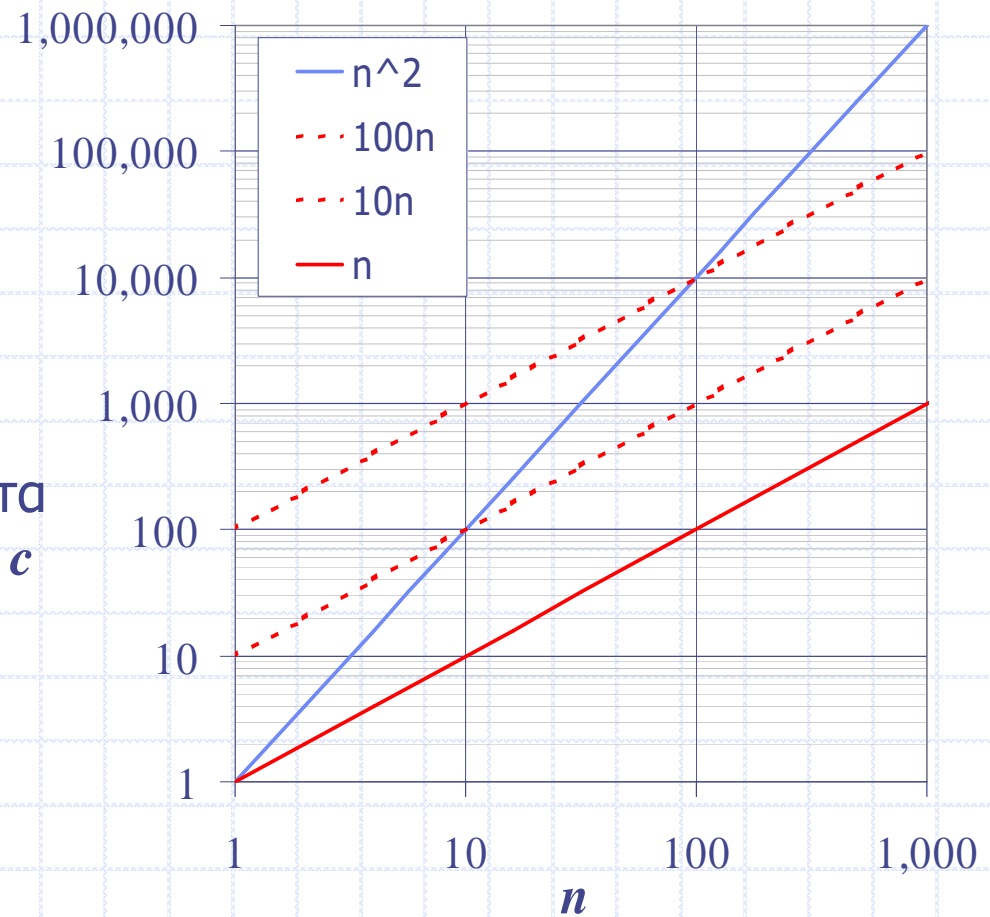
- Παράδειγμα: $2n + 10$ είναι $O(n)$

- $2n + 10 \leq cn$
- $(c - 2)n \geq 10$
- $n \geq 10/(c - 2)$
- Έστω $c = 3$ και $n_0 = 10$

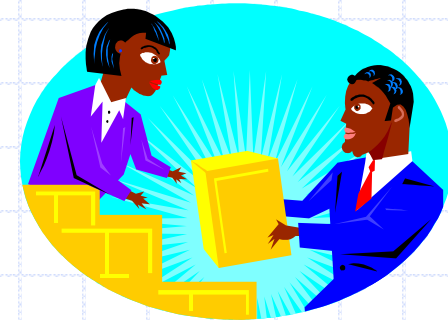


Παράδειγμα Big-Oh

- Παράδειγμα: η συνάρτηση n^2 δεν είναι $O(n)$
 - $n^2 \leq cn$
 - $n \leq c$
 - Η παραπάνω ανισότητα δεν ισχύει εφόσον το c πρέπει να είναι μια σταθερά



Παραδείγματα Big-Oh



◆ $7n-2$

$7n-2$ είναι $O(n)$

θέλουμε ένα $c > 0$ και ένα $n_0 \geq 1$ τέτοιο ώστε $7n-2 \leq c \cdot n$ για $n \geq n_0$
αυτό ισχύει για $c = 7$ και $n_0 = 1$

■ $3n^3 + 20n^2 + 5$

$3n^3 + 20n^2 + 5$ είναι $O(n^3)$

θέλουμε ένα $c > 0$ και ένα $n_0 \geq 1$ τέτοιο ώστε $3n^3 + 20n^2 + 5 \leq c \cdot n^3$
για $n \geq n_0$ αυτό ισχύει για $c=4$ και $n_0 = 21$

■ $3 \log n + 5$

$3 \log n + 5$ είναι $O(\log n)$

θέλουμε ένα $c > 0$ και ένα $n_0 \geq 1$ τέτοιο ώστε $3 \log n + 5 \leq c \cdot \log n$ για
 $n \geq n_0$ αυτό ισχύει για $c=8$ και $n_0 = 2$

Big-Oh και Ρυθμός Αύξησης

- ❑ Ο συμβολισμός big-Oh αποτελεί ένα άνω φράγμα στο ρυθμό αύξησης μιας συνάρτησης
- ❑ Η πρόταση “η $f(n)$ είναι $O(g(n))$ ” σημαίνει ότι ο ρυθμός αύξησης της $f(n)$ δεν ξεπερνά το ρυθμό αύξησης της $g(n)$
- ❑ Μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τον συμβολισμό big-Oh για βαθμολόγηση συναρτήσεων με βάση το ρυθμό αύξησής τους

	$f(n)$ είναι $O(g(n))$	$g(n)$ είναι $O(f(n))$
$g(n)$ πιο γρήγορα	ναι	όχι
$f(n)$ πιο γρήγορα	όχι	ναι
Ίδια αύξηση	ναι	ναι

Κανόνες της Big-Oh



- Αν η $f(n)$ είναι πολυώνυμο βαθμού d , τότε η $f(n)$ είναι $O(n^d)$, δηλ.
 1. Απορρίπτουμε τους όρους χαμηλότερης τάξης
 2. Απορρίπτουμε τις σταθερές
- Χρησιμοποιούμε την ελάχιστη δυνατή κλάση συναρτήσεων
 - Λέμε " $2n$ είναι $O(n)$ " αντί για " $2n$ είναι $O(n^2)$ "
- Χρησιμοποιούμε την απλούστερη έκφραση της κλάσης
 - Λέμε " $3n + 5$ είναι $O(n)$ " αντί " $3n + 5$ είναι $O(3n)$ "

Ασυμπτωτική Ανάλυση Αλγορίθμων

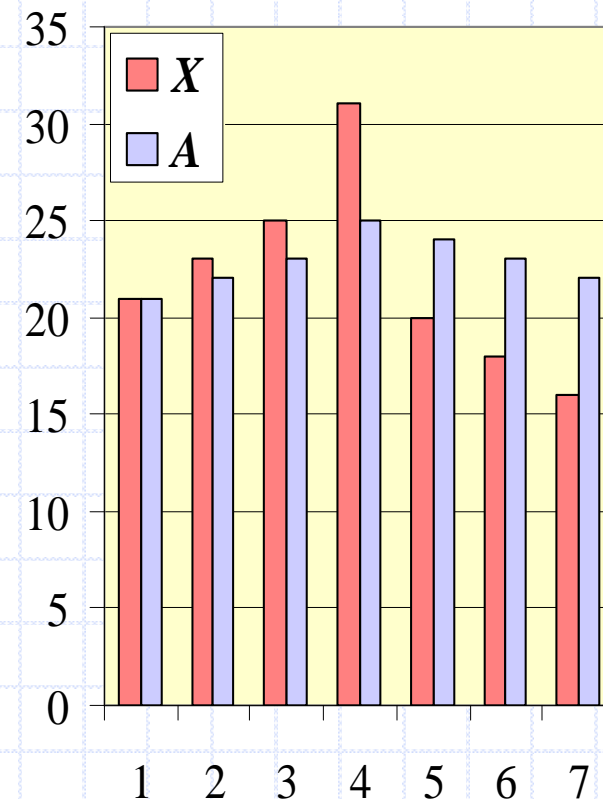
- Η ασυμπτωτική ανάλυση ενός αλγορίθμου καθορίζει το χρόνο τρεξίματος σε συμβολισμό big-Oh
- Για την ασυμπτωτική ανάλυση
 - Βρίσκουμε την χειρότερη περίπτωση βασικών πράξεων σαν συνάρτηση του μεγέθους της εισόδου
 - Εκφράζουμε αυτή τη συνάρτηση με συμβολισμό big-Oh
- Παράδειγμα:
 - Βρίσκουμε ότι ο αλγόριθμος *arrayMax* εκτελεί το πολύ $8n - 2$ βασικές πράξεις
 - Λέμε ότι ο αλγόριθμος *arrayMax* “τρέχει σε $O(n)$ χρόνο”
- Αφού οι σταθερές και οι χαμηλότερης τάξης όροι τελικά απορρίπτονται, μπορούμε να τους αγνοήσουμε όταν μετράμε τις βασικές πράξεις

Υπολογισμός μέσων προθέματος

- Δείχνουμε επιπλέον ασυμπτωτική ανάλυση με δύο αλγόριθμους για μέσους προθέματος
- Ο i -th μέσος προθέματος ενός πίνακα X είναι η μέση τιμή των πρώτων $(i + 1)$ στοιχείων του X :

$$A[i] = (X[0] + X[1] + \dots + X[i]) / (i+1)$$

- Ο υπολογισμός ενός πίνακα A με τους μέσους προθέματος ενός άλλου πίνακα X έχει εφαρμογές στην οικονομική ανάλυση



Μέσοι προθέματος (Τετραγωνικός)

- ❖ Ο παρακάτω αλγόριθμος υπολογίζει τους μέσους προθέματος σε τετραγωνικό χρόνο εφαρμόζοντας τον ορισμό

Algorithm *prefixAverages1*(X, n)

Input array X of n integers

Output array A of prefix averages of X #operations

$A \leftarrow$ new array of n integers n

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

$s \leftarrow X[0]$ n

for $j \leftarrow 1$ **to** i **do** $1 + 2 + \dots + (n - 1)$

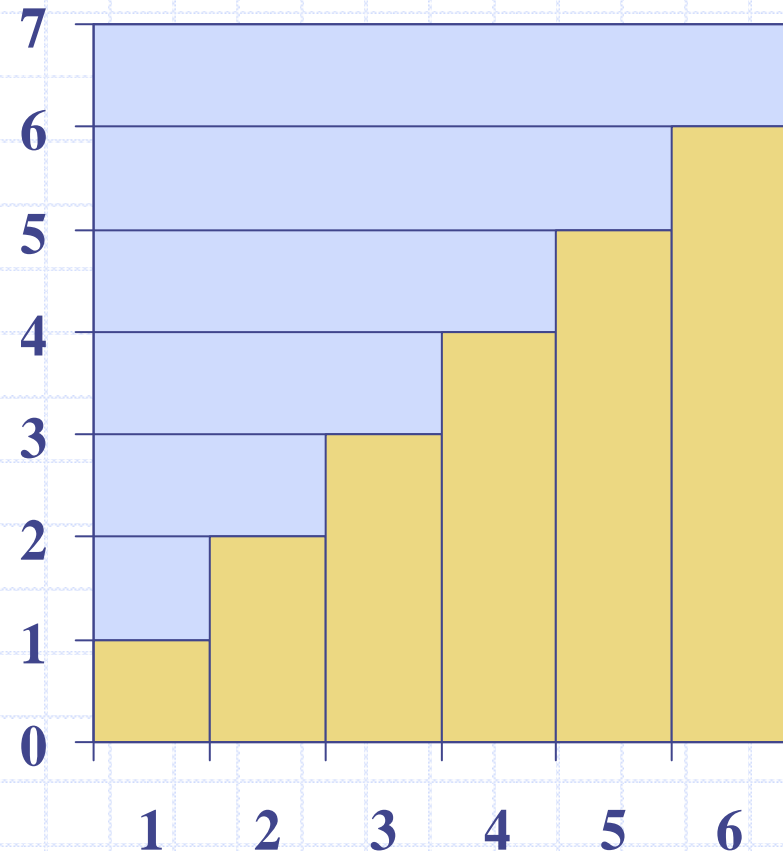
$s \leftarrow s + X[j]$ $1 + 2 + \dots + (n - 1)$

$A[i] \leftarrow s / (i + 1)$ n

return A 1

Αριθμητική Πρόοδος

- Ο χρόνος του *prefixAverages1* είναι $O(1 + 2 + \dots + n)$
- Το άθροισμα των πρώτων n ακεραίων είναι $n(n + 1) / 2$
 - Υπάρχει μια απλή οπτική απόδειξη αυτού του γεγονότος
- Επομένως, ο αλγόριθμος *prefixAverages1* τρέχει σε $O(n^2)$ χρόνο



Μέσοι Προθέματος (Γραμμικός)

- ◆ Ο παρακάτω αλγόριθμος υπολογίζει τους μέσους προθέματος σε γραμμικό χρόνο αποθηκεύοντας το τρέχον άθροισμα

Algorithm *prefixAverages2*(X, n)

Input array X of n integers

Output array A of prefix averages of X

#operations

$A \leftarrow$ new array of n integers

n

$s \leftarrow 0$

1

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

n

$s \leftarrow s + X[i]$

n

$A[i] \leftarrow s / (i + 1)$

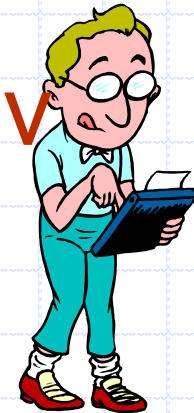
n

return A

1

- ◆ Ο αλγόριθμος *prefixAverages2* τρέχει σε $O(n)$ χρόνο

Μαθηματικά που θα σας χρειασθούν



- ◆ Αθροίσματα
- ◆ Λογάριθμοι και Εκθετικές

- ◆ Τεχνικές απόδειξης
- ◆ Βασικές πιθανότητες

□ **Ιδιότητες λογαρίθμων :**

$$\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$$

$$\log_b (x/y) = \log_b x - \log_b y$$

$$\log_b x^a = a \log_b x$$

$$\log_b a = \log_x a / \log_x b$$

□ **Ιδιότητες εκθετικών :**

$$a^{(b+c)} = a^b a^c$$

$$a^{bc} = (a^b)^c$$

$$a^b / a^c = a^{(b-c)}$$

$$b = a^{\log_a b}$$

$$b^c = a^{c \cdot \log_a b}$$

Συγγενείς της Big-Oh



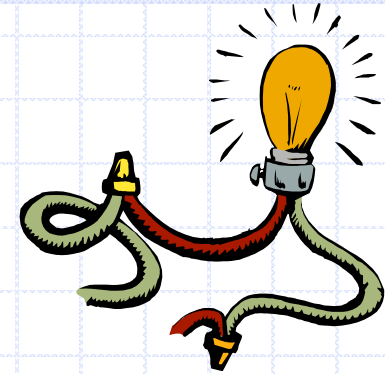
◆ **big-Omega**

- η $f(n)$ είναι $\Omega(g(n))$ αν υπάρχει μια σταθερά $c > 0$ και μια ακέραια σταθερά $n_0 \geq 1$ τέτοια ώστε $f(n) \geq c \cdot g(n)$ για $n \geq n_0$

◆ **big-Theta**

- η $f(n)$ είναι $\Theta(g(n))$ αν υπάρχουν σταθερές $c' > 0$ και $c'' > 0$ και μια ακέραια σταθερά $n_0 \geq 1$ τέτοια ώστε $c' \cdot g(n) \leq f(n) \leq c'' \cdot g(n)$ για $n \geq n_0$

Διαίσθηση του Ασυμπτωτικού Συμβολισμού



Big-Oh

- η $f(n)$ είναι $O(g(n))$ αν η $f(n)$ είναι ασυμπτωτικά **μικρότερη ή ίση** με την $g(n)$

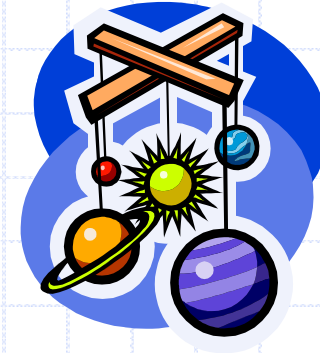
big-Omega

- η $f(n)$ είναι $\Omega(g(n))$ αν η $f(n)$ είναι ασυμπτωτικά **μεγαλύτερη ή ίση** με την $g(n)$

big-Theta

- η $f(n)$ είναι $\Theta(g(n))$ αν η $f(n)$ είναι ασυμπτωτικά **ίση** με την $g(n)$

Παραδείγματα Χρήσης των συγγενών της Big-Oh



- $5n^2$ είναι $\Omega(n^2)$

$f(n)$ είναι $\Omega(g(n))$ αν υπάρχει μια σταθερά $c > 0$ και μια ακέραια σταθερά $n_0 \geq 1$ τέτοια ώστε $f(n) \geq c \cdot g(n)$ για $n \geq n_0$

έστω $c = 5$ και $n_0 = 1$

- $5n^2$ είναι $\Omega(n)$

$f(n)$ είναι $\Omega(g(n))$ αν υπάρχει μια σταθερά $c > 0$ και μια ακέραια σταθερά $n_0 \geq 1$ τέτοια ώστε $f(n) \geq c \cdot g(n)$ για $n \geq n_0$

έστω $c = 1$ και $n_0 = 1$

- $5n^2$ είναι $\Theta(n^2)$

$f(n)$ είναι $\Theta(g(n))$ αν είναι $\Omega(n^2)$ και $O(n^2)$. Έχουμε ήδη διαπιστώσει το πρώτο, για το δεύτερο θυμίζουμε ότι η $f(n)$ είναι $O(g(n))$ αν υπάρχει μια σταθερά $c > 0$ και μια ακέραια $n_0 \geq 1$ τέτοια ώστε $f(n) \leq c \cdot g(n)$ για $n \geq n_0$

Έστω $c = 5$ και $n_0 = 1$