

# Ordinamento e ricerca

## Rilevazione delle prestazioni

When you learnt quick sort, merge sort, bubble sort, insertion sort but  $n < 1000$

tmtz



# **Ordinamento e ricerca [e analisi delle prestazioni] (capitolo 13)**

---

# Motivazioni

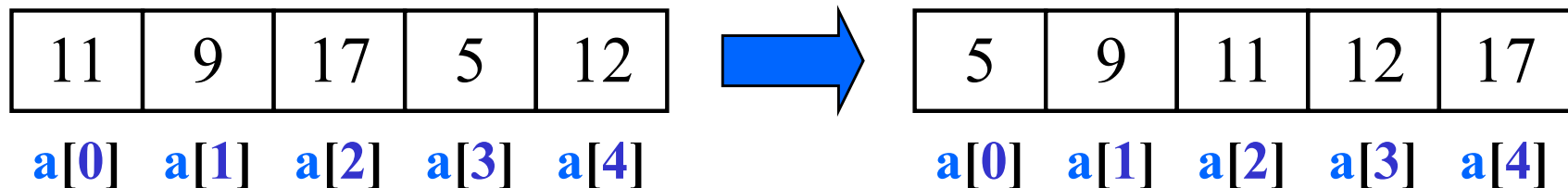
- Problema **molto** frequente nella elaborazione dei dati
  - **Ordinamento** dei dati stessi, secondo un criterio prestabilito
  - Per esempio: nomi in ordine alfabetico, numeri in ordine crescente...
- Studieremo diversi algoritmi per l'ordinamento, introducendo anche uno **strumento analitico** per la **valutazione delle prestazioni** di tali algoritmi
- Inoltre, su dati ordinati è possibile **effettuare ricerche** in modo **efficiente**, e studieremo algoritmi adeguati
- Studieremo degli algoritmi **ricorsivi** ed **efficienti**, ma **non tutti gli algoritmi ricorsivi sono efficienti...**

# Ordinamento per selezione

---

# Ordinamento per selezione

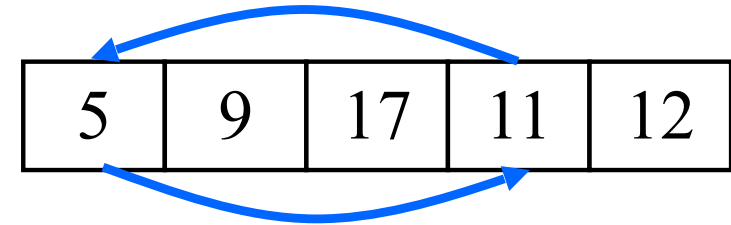
- Per semplicità, analizzeremo prima gli algoritmi per **ordinare un insieme di numeri** (interi) memorizzato in un array
  - vedremo poi come si estendono semplicemente al caso in cui si debbano elaborare oggetti anziché numeri
- Prendiamo in esame un array **a** da ordinare in senso crescente



# Ordinamento per selezione

11	9	17	5	12
$a[0]$	$a[1]$	$a[2]$	$a[3]$	$a[4]$

5	9	17	11	12
---	---	----	----	----



- Per prima cosa, bisogna trovare ***l'elemento dell'array contenente il valore minimo***, come sappiamo già fare
  - in questo caso è il numero **5** in posizione  **$a[3]$**
- Essendo l'elemento minore, la sua posizione corretta nell'array ordinato è  **$a[0]$** 
  - in  **$a[0]$**  è memorizzato il numero **11**, da spostare
  - non sappiamo quale sia la posizione corretta di **11**
    - lo spostiamo temporaneamente in  **$a[3]$**
  - quindi, ***scambiamo***  **$a[3]$**  con  **$a[0]$**

# Ordinamento per selezione

5	9	17	11	12
---	---	----	----	----

$a[0]$   $a[1]$   $a[2]$   $a[3]$   $a[4]$

la parte colorata dell'array è  
già ordinata

- La **parte sinistra** dell'array è **già ordinata** e non sarà più considerata
  - Dobbiamo ancora ordinare la **parte destra**
- Ordiniamo la parte destra **con lo stesso algoritmo**
  - cerchiamo l'elemento contenente il valore minimo, che è il numero **9** in posizione  $a[1]$
  - dato che è **già** nella prima posizione della parte da ordinare (la posizione  $a[1]$ ), **non c'è bisogno** di fare scambi

5	9	17	11	12
---	---	----	----	----

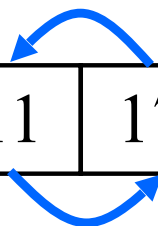
$a[0]$   $a[1]$   $a[2]$   $a[3]$   $a[4]$

# Ordinamento per selezione

5	9	17	11	12
$a[0]$	$a[1]$	$a[2]$	$a[3]$	$a[4]$

- Proseguiamo per ordinare la parte di array che contiene gli elementi  $a[2]$ ,  $a[3]$  e  $a[4]$ 
  - il valore minimo è il numero **11**, contenuto nell'elemento  $a[3]$
  - scambiamo  $a[3]$  con  $a[2]$

5	9	11	17	12
---	---	----	----	----



5	9	11	17	12
$a[0]$	$a[1]$	$a[2]$	$a[3]$	$a[4]$



# Ordinamento per selezione

5	9	11	17	12
$a[0]$	$a[1]$	$a[2]$	$a[3]$	$a[4]$

- Ora l'array da ordinare contiene  $a[3]$  e  $a[4]$ 
  - Il valore minimo è il numero **12**, contenuto nell'elemento  $a[4]$
  - scambiamo  $a[4]$  con  $a[3]$

5	9	11	12	17
---	---	----	----	----

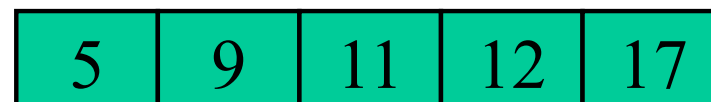
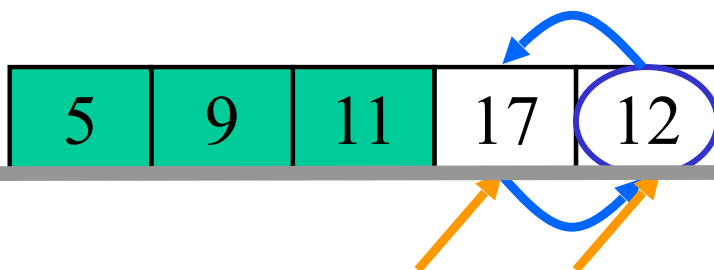
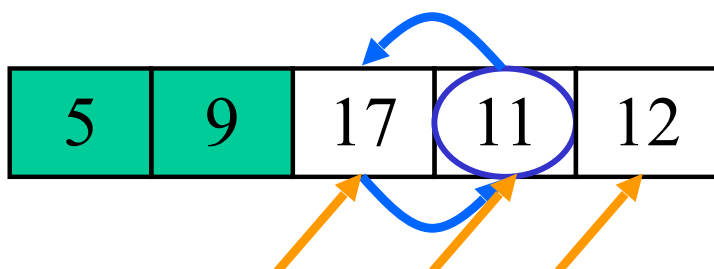
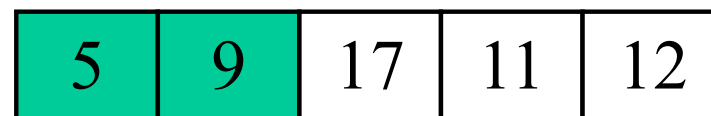
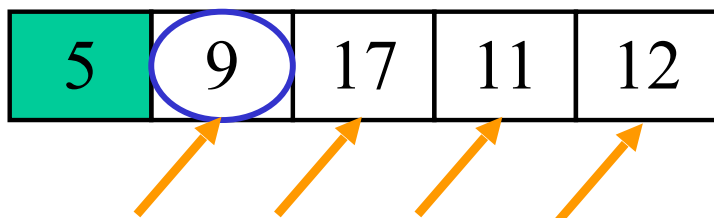
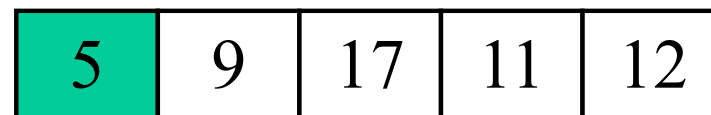
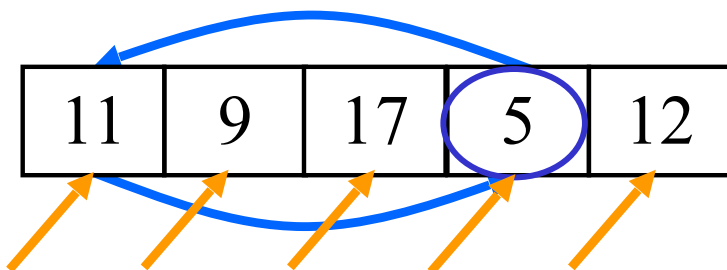
5	9	11	12	17
$a[0]$	$a[1]$	$a[2]$	$a[3]$	$a[4]$

- A questo punto la parte da ordinare contiene **un solo elemento**, quindi è **ovviamente ordinata**

# Ordinamento per selezione

= accesso in lettura

= accesso in scrittura



# La classe **ArrayAlgs**

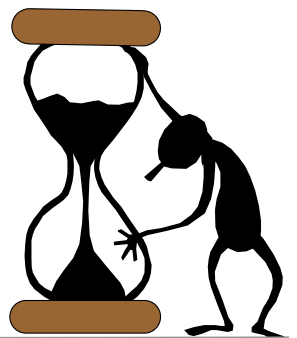
- Riprendiamo la nostra classe **ArrayAlgs**
  - L'abbiamo introdotta quando abbiamo studiato semplici algoritmi su array
  - Contiene una collezione di **metodi statici** per l'elaborazione di array
    - Per ora trattiamo array di numeri **interi**
    - Più avanti tratteremo generici array di **Object**
- In particolare **ArrayAlgs** conterrà le realizzazioni dei vari algoritmi di **ordinamento** e **ricerca** da noi studiati
  - È una “**classe di utilità**”, come la classe **Math**

# *Il metodo selectionSort*

```
public class ArrayAlgs{...
    public static void selectionSort(int[] v, int vSize)
    {
        for (int i = 0; i < vSize - 1; i++)
        {
            int minPos = findMinPos(v, i, vSize-1);
            if (minPos != i) swap(v, minPos, i);
        }
    } //abbiamo usato due metodi ausiliari, swap e findMinPos
    private static void swap(int[] v, int i, int j)
    {
        int temp = v[i];
        v[i] = v[j];
        v[j] = temp;
    }
    private static int findMinPos(int[] v, int from, int to)
    {
        int pos = from;
        int min = v[from];
        for (int i = from + 1; i <= to; i++)
            if (v[i] < min)
            {
                pos = i;
                min = v[i];
            }
        return pos;
    }
    ...
}
```

# Ordinamento per selezione

- L'algoritmo di ordinamento per selezione è corretto ed è in grado di ordinare qualsiasi array
  - Allora perché studieremo altri algoritmi di ordinamento?
  - A cosa serve avere **diversi algoritmi** per risolvere lo **stesso problema**?
- Vedremo che esistono algoritmi di ordinamento che, a parità di dimensioni del vettore da ordinare, **vengono eseguiti più velocemente**



# È tutto chiaro? ...

1. Perché nel metodo swap serve la variabile temp? Cosa succede se si assegna semplicemente  $a[j]$  ad  $a[i]$  e  $a[i]$  ad  $a[j]$ ?
2. Quali sono i passi compiuti da selectionSort per ordinare la sequenza 654321?



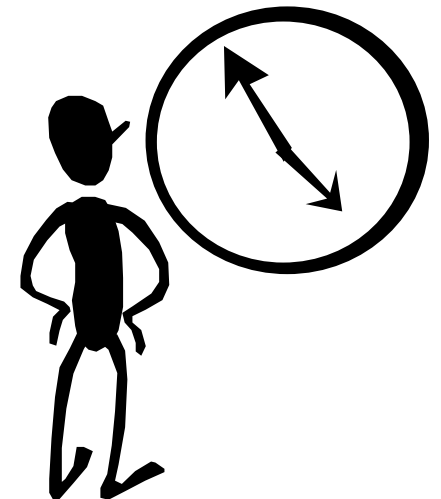
# Rilevazione delle prestazioni

---



# *Rilevazione delle prestazioni*

- Le **prestazioni** di un algoritmo vengono valutate in funzione della **dimensione** dei dati trattati
  - Per valutare **l'efficienza** di un algoritmo si misura il **tempo** in cui viene eseguito su insiemi di dati di dimensioni via via maggiori
- Il tempo **non va misurato con un cronometro**, perché parte del tempo reale di esecuzione non dipende dall'algoritmo
  - caricamento della JVM
  - caricamento delle classi del programma
  - lettura dei dati dallo standard input
  - visualizzazione dei risultati





# Rilevazione delle prestazioni

- Il tempo di esecuzione di un algoritmo va misurato all'interno del programma
- Si usa il metodo statico

**System.currentTimeMillis()**

che, ad ogni invocazione, restituisce un numero di tipo **long** che rappresenta

- il numero di millisecondi trascorsi da un **evento di riferimento** (la **mezzanotte del 1 gennaio 1970**)
- Ciò che interessa è la **differenza** tra due valori
  - si invoca **System.currentTimeMillis()** immediatamente **prima e dopo** l'esecuzione dell'algoritmo (escludendo le operazioni di input/output dei dati)

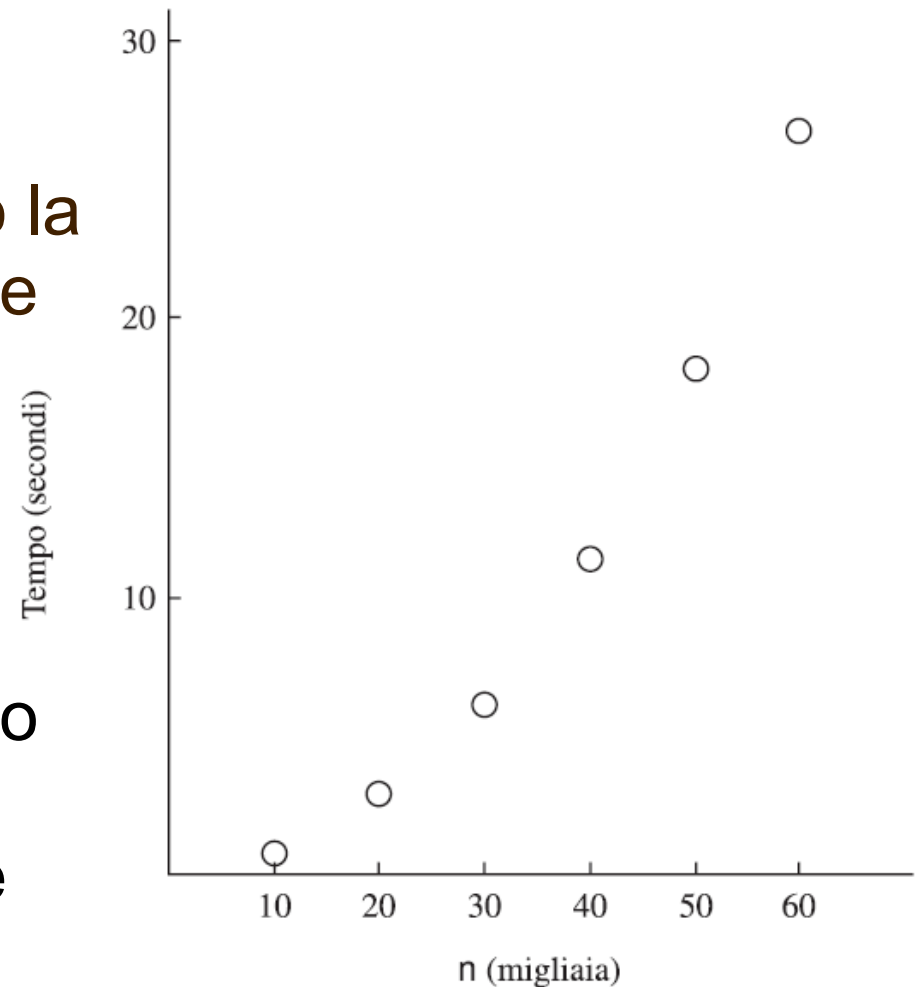
# La classe SelSortTester

```
import java.util.Scanner;
public class SelSortTester
{
    public static void main(String[] args)
    {
        Scanner in = new Scanner(System.in);
        System.out.print("Dimensione dell'array? ");
        int n = in.nextInt();
        // costruisce un array casuale
        int[] a = ArrayAlgs.randomIntArray(n, 100);
        int aSize = a.length;
        // usa System.currentTimeMillis() per misurare il tempo
        long time = System.currentTimeMillis();
        ArrayAlgs.selectionSort(a, aSize);
        time = System.currentTimeMillis() - time;

        System.out.println("Tempo trascorso: " + time + " ms");
    }
}
```

# Rilevazione delle prestazioni

- Eseguiamo l'ordinamento di array con diverse dimensioni (**n**), contenenti numeri interi casuali
  - Per ogni valore di **n** ripetiamo la misura molte volte, per trovare un valore medio di **T(n)**
- Si nota che l'andamento del tempo di esecuzione **non è lineare**
  - se **n** diventa il doppio, il tempo diventa circa il **quadruplo**
  - Quindi il tempo di esecuzione ha **andamento quadratico** (parabola tipo  **$T(n) = a n^2$** )



# **Analisi teorica delle prestazioni**

---

# *Analisi teorica delle prestazioni*

- **Modello di costo:** il tempo d'esecuzione di un algoritmo dipende in generale dai seguenti fattori:
  1. Il numero di **operazioni primitive** (o **passi base**) eseguite dall'algoritmo (ad es., istruzioni macchina del processore)
  2. Che a sua volta dipende dalla **dimensione dei dati** da elaborare (per esempio, la lunghezza dell'array da ordinare)
  3. Il **valore dei dati** da elaborare (ad esempio, un array già ordinato, ordinato al contrario, con valori casuali, ...)
- Dato un algoritmo, vogliamo stimare una funzione  $T(n)$  che ne descrive il tempo di esecuzione  **$T$  unicamente** in funzione della dimensione  $n$  dei suoi dati
  - Tramite **analisi teorica**, senza esperimenti numerici
  - Anzi, **senza realizzare e compilare** un algoritmo!

# Analisi teorica delle prestazioni

- Cosa si intende per **operazione primitiva** (passo base)?
- È una operazione che ha **tempo di esecuzione (circa) costante**, indipendente da valori e tipi dei dati. Per es.:
  - Una assegnazione di valore a una variabile
  - Una operazione aritmetica o logica tra variabili e/o costanti numeriche e booleane
  - Un accesso in lettura/scrittura a un elemento di un array
  - Invece un enunciato contenente una invocazione di un metodo **non** è un'operazione primitiva
- Nel caso di **selectionSort**, il tempo di esecuzione si stima contando il numero di **accessi in lettura/scrittura** a un elemento dell'array, in funzione della lunghezza **n** dell'array (dimensione dei dati del problema)



# *Analisi teorica delle prestazioni*

- Cosa si intende per **dimensione dei dati** di un algoritmo?
- A seconda del problema, la dimensione dell'input assume significati diversi
  - La **grandezza di un numero** (per esempio in problemi di calcolo)
  - Il **numero di elementi** su cui lavorare (ad esempio in **problemi di ordinamento**)
  - Il **numero di bit** che compongono un numero
  - ...
- Indipendentemente dal tipo di dati, indichiamo sempre con  **$n$**  la dimensione dell'input.

# Analisi teorica delle prestazioni

- Come si tiene conto del **valore dei dati**?
  - Se l'algoritmo contiene cicli e decisioni, il numero di operazioni primitive dipende anche dal valore dei dati
  - Ma noi vogliamo  **$T(n)$**  come funzione solo di  **$n$** .
- Di solito si stima **per eccesso** il tempo di esecuzione  **$T(n)$** , ovvero di ottenere una **stima “di caso peggiore”**
  - A seconda del problema, la definizione di “caso peggiore” assume significati diversi
  - Per es., per un algoritmo di ordinamento il caso peggiore è quello in cui l'array in input è **ordinato alla rovescia**.
- Si possono anche fare stime di
  - **caso migliore** (per es. array in ingresso già ordinato)
  - **caso medio** (con ipotesi statistiche, ad es. array in input contenente numeri casuali)





# *Prestazioni di selectionSort*

- Esaminiamo il codice Java del metodo **selectionSort**
  - Potremmo anche esaminare lo pseudo-codice
- Conteggio degli accessi all'array nella **prima** iterazione del ciclo esterno (ovvero per  **$i=0$** )
  - Per trovare l'elemento minore si fanno  **$n$**  accessi
  - Per scambiare due elementi si fanno **quattro** accessi
    - **Caso peggiore**: ipotizziamo che serva sempre lo scambio
  - In totale si fanno quindi  **$(n+4)$**  accessi
- Ora l'algoritmo deve ordinare la parte rimanente, cioè un array di  **$(n-1)$**  elementi
  - serviranno quindi  **$((n-1) + 4)$**  accessi
- E così fino al passo con  **$(n-(n-2))=2$**  elementi, incluso

# Prestazioni di selectionSort

- Il conteggio totale degli accessi in lettura/scrittura è quindi

$$\begin{aligned} T(n) &= (n+4) + ((n-1)+4) + \dots + (3+4) + (2+4) \\ &= n + (n-1) + \dots + 3 + 2 + (n-1) * 4 \\ &= n * (n+1) / 2 - 1 + (n-1) * 4 \\ &= 1/2 * n^2 + 9/2 * n - 5 \end{aligned}$$

- Si ottiene quindi una **equazione di secondo grado** in  $n$ , che giustifica l'andamento **parabolico** dei tempi rilevati sperimentalmente

$$\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2}$$

# Prestazioni di selectionSort


- Sommatoria notevole:

$$\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2}$$

- La si ritrova molto spesso nella stima di tempi di esecuzione di cicli annidati.
- Dimostrazione di questa uguaglianza
  - Basta disporre gli addendi in questo ordine

$$\begin{array}{ccccccccccc} 1 & + & 2 & + & 3 & + & \dots & + & n & + & \\ n & + & (n-1) & + & (n-2) & + & \dots & + & 1 & = & \end{array}$$

---


$$n+1 + n+1 + n+1 + \dots + n+1$$


n volte

# Andamento asintotico delle prestazioni

$$T(n) = 1/2 * n^2 + 9/2 * n - 5$$

- Facciamo un'ulteriore semplificazione, tenendo presente che ci interessano le prestazioni per **valori elevati** di **n** (**andamento asintotico**)
- Per esempio, se **n** vale 1000
  - $1/2 * n^2$  vale 500000
  - $9/2 * n - 5$  vale 4495, circa **1%** del totale
- quindi diciamo che l'**andamento asintotico** dell'algoritmo in funzione di **n** è

$$T(n) \sim 1/2 * n^2$$

# Andamento asintotico delle prestazioni

$$T(n) \sim 1/2 * n^2$$

- Facciamo un'ulteriore **semplificazione**
  - ci interessa soltanto valutare cosa succede al tempo d'esecuzione  $T(n)$  se  $n$ , ad esempio, **raddoppia**
  - Nel caso in esame il tempo di esecuzione **quadruplica**  
$$T(n) = 1/2 * n^2$$
$$T(2n) = 1/2 * (2n)^2 = 1/2 * 4 * n^2$$
$$= 4 * T(n)$$
- Si osserva che  $T(2n) = 4 * T(n)$ 
  - Questo è vero in generale nel caso in cui  $T(n) = cn^2$
  - Indipendentemente** dal fatto che sia presente un fattore moltiplicativo  $1/2$ , o qualsiasi altro fattore moltiplicativo  $c$ .

# È tutto chiaro? ...

1. Se si aumenta di 10 volte la dimensione dei dati, come aumenta il tempo richiesto per ordinare i dati usando **selectionSort**?

# Notazione “O-grande”

- Si dice quindi che
  - per ordinare un array con l’algoritmo di selezione si effettua un numero di accessi che è **dell’ordine di  $n^2$**
- Per esprimere sinteticamente questo concetto si usa la notazione **O-grande** e si dice che il numero degli accessi è  **$O(n^2)$**
- Dopo aver ottenuto una formula che esprime l’andamento temporale dell’algoritmo, si ottiene la notazione “O-grande” considerando soltanto il **termine che si incrementa più rapidamente** all’aumentare di  **$n$** , **ignorando** coefficienti costanti

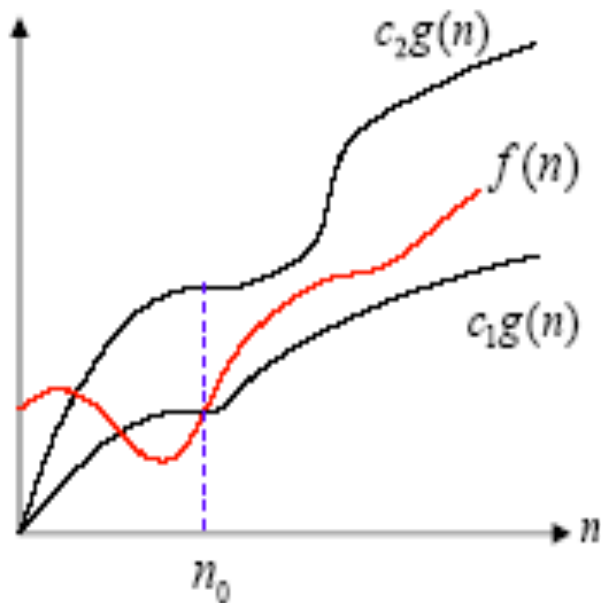
# Notazione “O-grande”, “ $\Omega$ ”, “ $\Theta$ ”

- La notazione  $f(n)=O(g(n))$  significa:  **$f$  non cresce più velocemente** di  $g$ 
  - Ma è possibile che  $f$  cresca molto più lentamente
  - Esempio:  $f(n) = n^2 + 5n - 3$  è  $O(n^3)$ , ma è anche  $O(n^{10})$
- Esistono ulteriori notazioni per descrivere il modo in cui una funzione cresce
  - $f(n)=\Omega(g(n))$  significa:  **$f$  non cresce più lentamente** di  $g$ 
    - Ovvero  $g(n) = O(f(n))$
  - $f(n)=\Theta(g(n))$  significa:  **$f$  cresce con la stessa velocità** di  $g$ 
    - Ovvero  $f(n) = O(g(n))$  e  $f(n) = \Omega(g(n))$

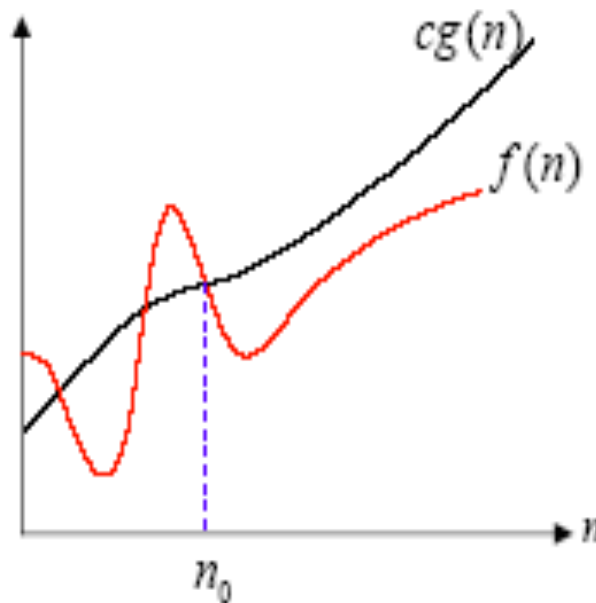


# Notazione “O-grande”, “Ω”, “Θ”

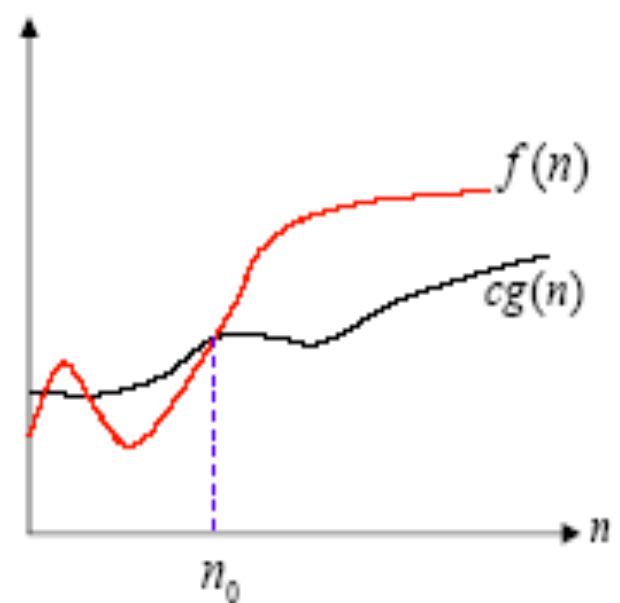
- $f(n) = O(g(n))$  esiste una costante  $C > 0$  tale che  
 $f(n)/g(n) < C$  definitivamente
- $f(n) = \Omega(g(n)) \dots f(n)/g(n) > C$  definitivamente
- $f(n) = \Theta(g(n)) \dots C_1 < f(n)/g(n) < C_2$  definitivamente



$$f(n) = \Theta(g(n))$$



$$f(n) = O(g(n))$$



$$f(n) = \Omega(g(n))$$

# Ordini di complessità

- Un **algoritmo** può essere classificato in funzione delle proprie **prestazioni**
  - Un algoritmo è considerato **efficiente** se il suo tempo di esecuzione (caso peggiore) è **al più polinomiale**
  - Un algoritmo è considerato **inefficiente** se il suo tempo di esecuzione (caso peggiore) è **almeno esponenziale**
- Un **problema algoritmico** può essere classificato in funzione della propria **complessità** (ovvero le prestazioni del più veloce algoritmo che lo risolve)
  - Un problema è considerato **trattabile** se la sua complessità è **al più polinomiale**
  - Un problema è considerato **non trattabile** se la sua complessità è **almeno esponenziale**

"Quarantadue!" urlò Loonquawl. "Questo è tutto ciò che sai dire dopo un lavoro di sette milioni e mezzo di anni?"

# Ordini di complessità

- Ipotesi: una istruzione di Java viene eseguita in  $10^{-7}$  s

(1 anno  $\approx 3E7$  secondi)

(convenzione anglosassone: 1 “bilione” =  $10^9$ ; 1 “trilione” =  $10^{12}$ )

		f(n)	n=10	n=20	n=50	n=100	n=300
Problemi trattabili (polinomiali)		$n^2$	1/100000 secondi	1/25000 secondi	1/4000 secondi	1/1000 secondi	9/1000 secondi
		$n^5$	1/100 secondi	0.32 secondi	31.2 secondi	16.7 minuti	2.8 giorni
Problemi non trattabili		$2^n$	1/10000 secondi	0.1 secondi	3.57 anni	40 trilioni di secoli	Un numero a 74 cifre di secoli
		$n^n$	16.7 minuti	332 bilioni (miliardi) di anni	Un numero a 69 cifre di secoli	Un numero a 184 cifre di secoli	Un numero a 727 cifre di secoli

# Cicli annidati: analisi delle prestazioni

- Riesaminiamo la struttura di **SelectionSort**
  - È realizzato tramite **due cicli annidati** di questo tipo

```
for (int i = 0; i < n; i++)
    //... operazioni primitive
    for (int j = i; j < n; j++)
        //... operazioni primitive
```

- Per stimarne il tempo di esecuzione dobbiamo stimare il numero di operazioni primitive eseguite **nel ciclo interno**.
  - Per **i = 0** vengono eseguite **n** volte. Per **i = 1** vengono eseguite **n-1** volte. ...
  - Il numero totale è quindi

$$\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2} \leftarrow = O(n^2)$$

- Due cicli annidati del tipo appena esaminato **hanno sempre prestazioni  $O(n^2)$**

# Ordinamento per fusione (*MergeSort*)

---

# MergeSort

- Presentiamo ora un algoritmo di ordinamento “**per fusione**” (**MergeSort**) che vedremo avere **prestazioni migliori** di quelle dell’ordinamento per selezione
- Dovendo ordinare il vettore seguente

5	7	9	1	8
---	---	---	---	---

- Lo dividiamo in due parti (circa) uguali

5	7	9
---	---	---

1	8
---	---

# MergeSort

- Supponiamo che le due parti siano **già ordinate**
  - Allora è facile costruire il vettore ordinato, prendendo sempre il **primo elemento** da uno dei due vettori, scegliendo **il più piccolo**

5	7	9
---	---	---

1	8
---	---

1				
---	--	--	--	--

5	7	9
---	---	---

	8
--	---

1	5			
---	---	--	--	--

	7	9
--	---	---

	8
--	---

1	5	7		
---	---	---	--	--

		9
--	--	---

	8
--	---

1	5	7	8	
---	---	---	---	--

		9
--	--	---

--	--

1	5	7	8	9
---	---	---	---	---

# MergeSort

- Ovviamente, nel caso generale le due parti del vettore non saranno ordinate
- Possiamo però **ordinare ciascuna parte** ripetendo il processo
  - **dividiamo** il vettore in due parti (circa) uguali
  - **ordiniamo** ciascuna delle due parti, separatamente
  - **uniamo le due parti** ora ordinate, nel modo visto
    - questa ultima fase si chiama **fusione (merge)**
- C'è una situazione in cui le due parti **sono sicuramente ordinate**
  - quando contengono **un solo elemento**



# MergeSort

- Si delinea quindi un **algoritmo ricorsivo** per ordinare un array, chiamato **MergeSort**
- **Caso base:** se l'array contiene meno di due elementi, è già ordinato
- **Altrimenti**
  - si divide l'array in due parti (circa) uguali
  - si ordina la prima parte usando **MergeSort**
  - si ordina la seconda parte usando **MergeSort**
  - si fondono le due parti ordinate usando l'algoritmo di **fusione (merge)**

# Realizzazione di mergeSort

```
public class ArrayAlgs
{
    ...
    public static void mergeSort(int[] v, int vSize)
    {
        if (vSize < 2) return; // caso base
        int mid = vSize / 2; //dividiamo circa a meta'
        int[] left = new int[mid];
        int[] right = new int[vSize - mid];
        System.arraycopy(v, 0, left, 0, mid);
        System.arraycopy(v, mid, right, 0, vSize-mid);
        // passi ricorsivi: ricorsione multipla (doppia)
        mergeSort(left, mid);
        mergeSort(right, vSize-mid);
        // fusione (metodo ausiliario)
        merge(v, left, right);
    }
}
```

// continua

# Realizzazione di mergeSort

```
                                // continua
private static void merge(int[] v, int[] v1, int[] v2)
{
    int i = 0, i1 = 0, i2 = 0;
    while (i1 < v1.length && i2 < v2.length)
        if (v1[i1] < v2[i2])
            // prima si usa i, poi lo si incrementa...
            v[i++] = v1[i1++];
        else
            v[i++] = v2[i2++];
    while (i1 < v1.length)
        v[i++] = v1[i1++];
    while (i2 < v2.length)
        v[i++] = v2[i2++];
}
...
}
```



# È tutto chiaro? ...

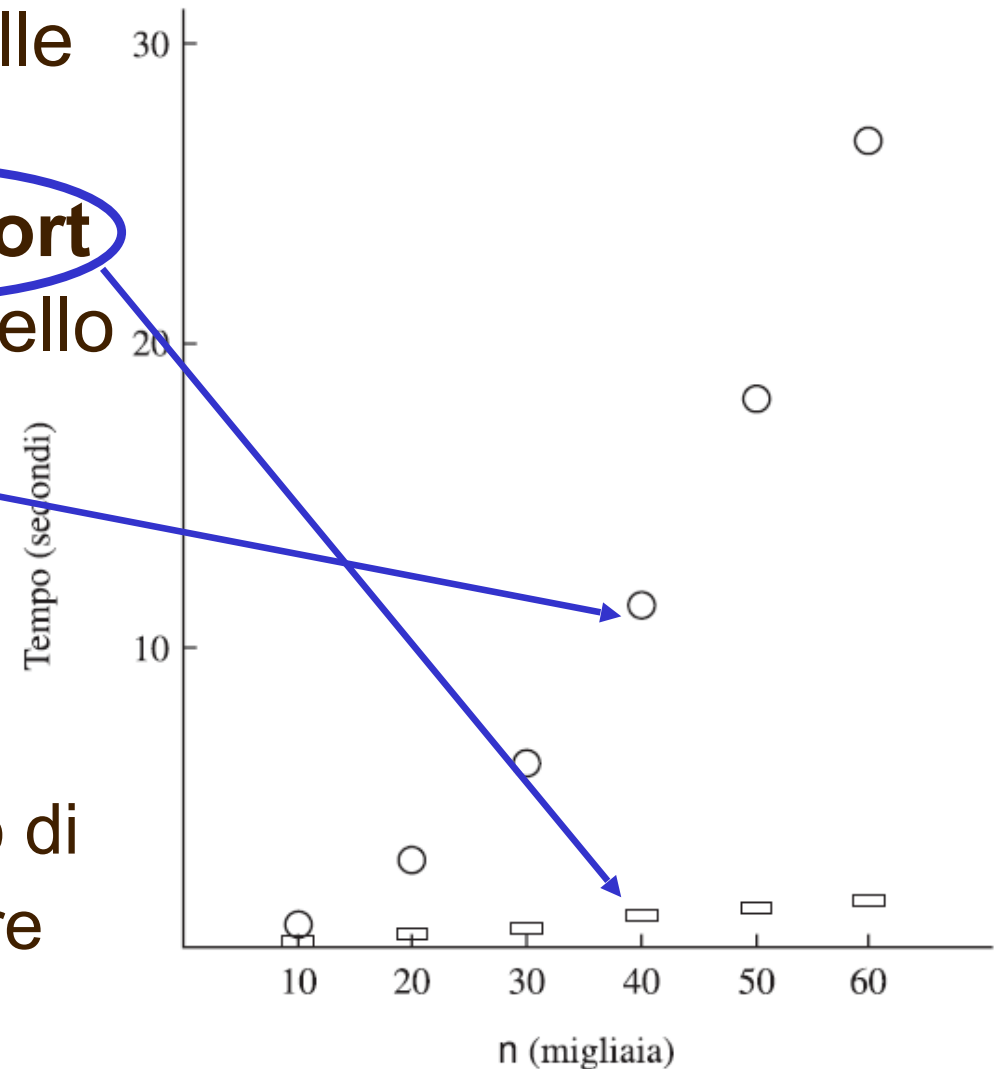
1. Eseguire manualmente l'algoritmo **mergeSort** sull'array 87654321

# Prestazioni di MergeSort

---

# Prestazioni di MergeSort

- Rilevazioni sperimentali delle prestazioni mostrano che l'ordinamento con **MergeSort** è **molto** più efficiente di quello con **selectionSort**
- Cerchiamo di fare una valutazione teorica delle prestazioni
  - Chiamiamo  $T(n)$  il numero di accessi richiesti per ordinare un array di  $n$  elementi





# Prestazioni di MergeSort

- Analizziamo i tempi di esecuzioni delle tre fasi
  - Creazione di due sottoarray
  - Ordinamento dei due sottoarray (invocazioni ricorsive)
  - Fusione dei due sottoarray
- La **creazione** dei due sottoarray richiede  $2n$  accessi
  - Perchè tutti gli  $n$  elementi devono essere letti e scritti
- Le **invocazioni ricorsive richiedono  $T(n/2)$  ciascuna**
  - **Per definizione:**  $T(n)$  è il tempo di esecuzione di mergeSort su un array di dimensione  $n$
- La fusione richiede
  - $2n$  accessi ai sottoarray ordinati (ogni elemento da scrivere nell'array finale richiede la lettura di due elementi, uno da ciascuno dei due array da fondere)
  - Più  $n$  accessi in scrittura nell'array finale

# Prestazioni di MergeSort

- Sommando tutti i contributi:  $T(n) = 2T(n/2) + 5n$

- Questa è (definizione) una **equazione di ricorrenza**
- Soluzione: per trovare un'espressione esplicita di  $T(n)$  in funzione di  $n$  si procede per **sostituzioni successive**, fino ad arrivare al caso base

- $T(n/2)=2T(n/4)+5(n/2)$ ,  $T(n/4)=2T(n/8)+5(n/4)$ , ecc.
- Inoltre  $T(1)=1$  (è il **caso base**, ordinamento con  $n=1$ )

- Quindi:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2( 2T(n/4) + 5(n/2) ) + 5n = 4T(n/4) + 2*5n = \\ &= \dots(\text{dopo } k \text{ sostituzioni}) \dots = 2^k T(n/2^k) + k*5n \end{aligned}$$

- Dal termine  $T(n/2^k)$  si vede che il caso base è raggiunto dopo  $k = \log_2 n$ , sostituzioni, ovvero quando  $n/2^k = 1$



# Prestazioni di MergeSort

$$T(n) = 2^k T(n/2^k) + k * 5n = nT(1) + 5n * \log_2 n$$

per  $k = \log_2 n$

ma  $T(1) = 1$

- Per trovare la notazione “O-grande” osserviamo che
  - il termine  $5n * \log_2 n$  cresce più rapidamente di  $n$
  - il fattore **5** è influente, come ogni costante moltiplicativa
  - Nelle notazioni “O-grande” non si indica la base dei logaritmi, perché  $\log_a$  si può trasformare in  $\log_c$  con un fattore moltiplicativo, che va ignorato
- In conclusione, l'algoritmo **MergeSort** ha tempi di esecuzione
$$T(n) = O(n \log n)$$
- e ha quindi prestazioni migliori di  $O(n^2)$

$$\log_a b = \frac{\log_c b}{\log_c a}$$

# Ricorsione e stima delle prestazioni

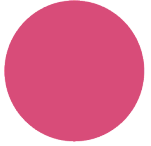
- Quando un algoritmo contiene almeno una invocazione ricorsiva, il suo tempo di esecuzione  $T(n)$  può sempre essere espresso da una **equazione di ricorrenza**
  - **Ovvero**: una equazione che descrive una funzione in termini del valore che essa assume su valori di input più piccoli

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

- Uno dei metodi (non l'unico) per risolvere queste equazioni è il **metodo per sostituzione**
  - Di cui abbiamo visto un esempio analizzando **mergeSort**
- Il **Master Theorem** fornisce una stima dell'ordine di  $T(n)$  in funzione di  $a$ ,  $b$ ,  $f(n)$

# **Ordinamento per inserimento (cfr. argomenti avanzati 13.2)**

---



# *Ordinamento per inserimento*

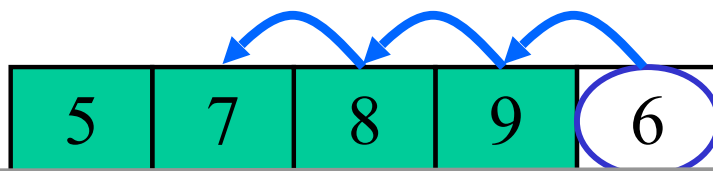
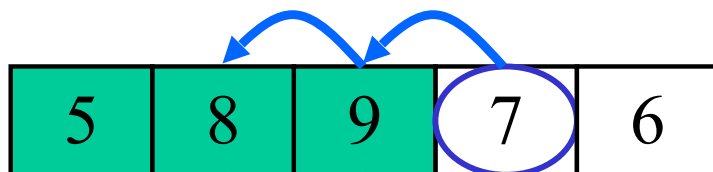
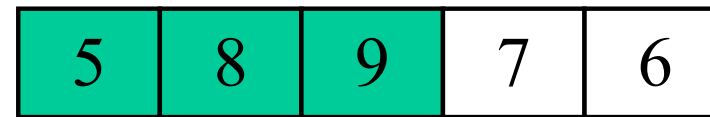
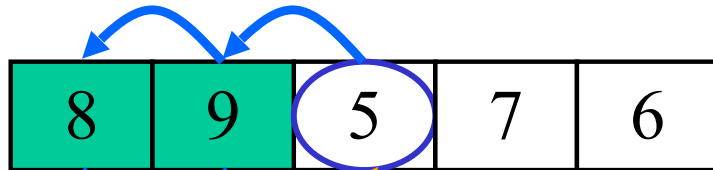
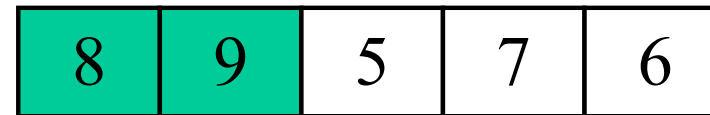
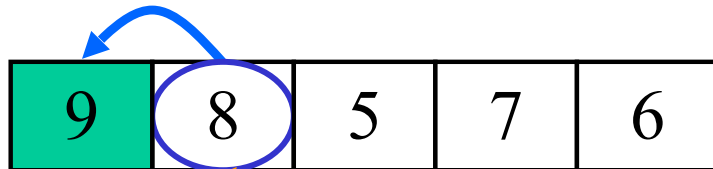
- L'algoritmo di ordinamento per inserimento
  - inizia osservando che il **sottoarray di lunghezza unitaria** costituito dalla prima cella dell'array è ordinato (essendo di lunghezza unitaria)
  - estende verso destra la parte ordinata, **inserendo** nel sottoarray ordinato il primo elemento alla sua destra
    - per farlo, il nuovo elemento viene spostato verso sinistra finché non si trova nella sua posizione corretta, spostando verso destra gli elementi intermedi

9	8	5	7	6
<b>a[0]</b>	<b>a[1]</b>	<b>a[2]</b>	<b>a[3]</b>	<b>a[4]</b>

# Ordinamento per inserimento

= accesso in lettura

= accesso in scrittura

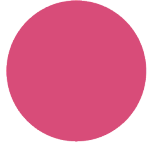


# Realizzazione di insertionSort

```
public class ArrayAlgs
{
    ...
    public static void insertionSort(int[] v,int vSize)
    {
        // il ciclo inizia da 1 perché il primo
        // elemento non richiede attenzione
        for (int i = 1; i < vSize; i++)
        {
            int temp = v[i]; //nuovo el. da inserire
            // j va definita fuori dal ciclo perche` il
            // suo valore finale viene usato in seguito
            int j;
            //sposta di uno verso destra tutti gli el. a
            // sin. di temp e > di temp partendo da destra
            for (j = i; j > 0 && temp < v[j-1]; j--)
                v[j] = v[j-1];
            v[j] = temp; // inserisci temp
        }
    }
    ...
}
```

# Prestazioni di insertionSort

- Ordiniamo con inserimento un array di **n** elementi
- Il ciclo esterno esegue **n-1** iterazioni
  - A ogni iterazione vengono eseguiti
    - **2 accessi** (uno prima del ciclo interno e uno dopo)
    - **il ciclo interno**
- Il ciclo interno esegue **3 accessi** per ogni sua iterazione
  - ma quante iterazioni esegue?
    - **dipende** da come sono ordinati i dati!



# Prestazioni di insertionSort

- **Caso peggiore:** i dati sono ordinati a rovescio
- Ciascun nuovo elemento inserito richiede lo spostamento di tutti gli elementi alla sua sinistra, perché **deve essere inserito in posizione 0**

$$T(n) = (2 + 3*1) + (2 + 3*2) +$$

- $(2 + 3*3) + \dots + (2 + 3*(n-1))$
- $= 2(n-1) + 3[1+2+\dots+(n-1)]$
- $= 2(n-1) + 3n(n-1)/2$
- $= O(n^2)$

- **Osservazione:** la struttura di **insertionSort** è quella dei **due cicli annidati** esaminati in precedenza (analoga a quella di **selectionSort**)



# Prestazioni di insertionSort

- **Caso migliore:** i dati sono già ordinati
- Il ciclo più interno non esegue mai iterazioni
  - richiede un solo accesso per la prima verifica
- Il ciclo esterno esegue  **$n-1$**  iterazioni
  - A ogni iterazione vengono eseguiti
    - 2 accessi (uno prima del ciclo interno ed uno dopo)
    - 1 accesso (per verificare la condizione di terminazione del ciclo interno)
- **$T(n) = 3 * (n-1) = O(n)$**

# Prestazioni di insertionSort

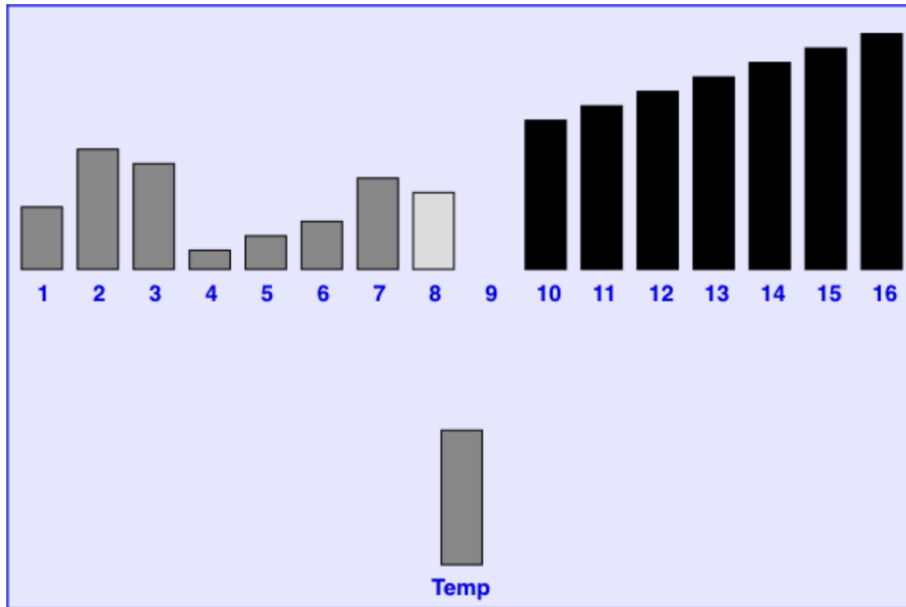
- **Caso medio:** i dati sono in ordine casuale
- Ciascun nuovo elemento inserito richiede **in media** lo spostamento di metà degli elementi alla sua sinistra
- $T(n) = (2 + 3*1/2) + (2 + 3*2/2) +$
- $(2 + 3*3/2) + \dots +$
- $(2 + 3*(n-1)/2)$
- $= 2(n-1) + 3[1+2+\dots+(n-1)]/2$
- $= 2(n-1) + 3[n(n-1)/2]/2$
- $= O(n^2)$

# Confronto tra ordinamenti

	caso migliore	caso medio	caso peggiore
merge sort	$n \lg n$	$n \lg n$	$n \lg n$
selection sort	$n^2$	$n^2$	$n^2$
insertion sort	$n$	$n^2$	$n^2$

- Se si sa che l'array è "quasi" ordinato, è meglio usare l'ordinamento per inserimento
- **Esempio notevole:** un array che **viene mantenuto ordinato** per effettuare ricerche, inserendo ogni tanto un nuovo elemento e poi riordinando
- <http://math.hws.edu/eck/js/sorting/xSortLab.html>

## Visual Sort



Selection Sort ▼

New Sort

☐ Fast

Run

Pause

Step

Comparisons: 92

Copies: 22

Phase 8: Find the next largest item and move it to position 9

Swap item 9 with maximum among items 1 through 8

## Timed Sort: Done

Number of arrays:

Arrays Sorted: 10

Items per array:

Elapsed Time: 1.581 seconds

Sorting Algorithm:

Comparisons: 249378466

Copies: 249478538

## Log ☒ Enable Logging

Algorithm	Array Count	Array Size	Comparisons	Copies	Seconds
Insertion Sort	10	10000	249378466	249478538	1.581

- <http://math.hws.edu/eck/js/sorting/xSortLab.html>



# È tutto chiaro? ...

1. Eseguire manualmente l'algoritmo **insertionSort** sull'array 87654321 e sull'array 23456781