

# Ordinamento

Gianluigi Zavattaro  
Dip. di Informatica – Scienza e Ingegneria  
Università di Bologna  
[gianluigi.zavattaro@unibo.it](mailto:gianluigi.zavattaro@unibo.it)

Slide realizzate a partire da materiale fornito dal Prof. Moreno Marzolla

Original work Copyright © Alberto Montresor, University of Trento  
(<http://www.dit.unitn.it/~montreso/asd/index.shtml>)

Modifications Copyright © 2009, 2010, Moreno Marzolla, Università di Bologna

*This work is licensed under the Creative Commons Attribution-NonCommercial-ShareAlike License. To view a copy of this license, visit <http://creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/2.5/> or send a letter to Creative Commons, 543 Howard Street, 5th Floor, San Francisco, California, 94105, USA.*

# Ordinamento

- Consideriamo un array di  $n$  numeri  $v[1], v[2], \dots v[n]$
- Vogliamo trovare una permutazione  
 $p[1], p[2], \dots p[n]$   
degli interi  $1, \dots, n$  tale che  
 $v[p[1]] \leq v[p[2]] \leq \dots \leq v[p[n]]$
- Esempio:
  - $v = [7, 32, 88, 21, 92, -4]$
  - $p = [6, 1, 4, 2, 3, 5]$
  - $v[p[]] = [-4, 7, 21, 32, 88, 92]$

4 capitoli su ogni  
tipologia di esercizio  
nel esercizio

ES. ESAME: 1. COMPLESSITÀ

2. S.T. DATI

3. TECNICHE ALGORITMICHE

4. GRAFI

# Ordinamento

SCRITTO + PROGETTO INDIPENDENTI  
→ da fare nello stesso anno (per evitare di  
cambiare prof)

2h (2 ore) <sup>trovare</sup>  
<sub>la soluzione</sub>

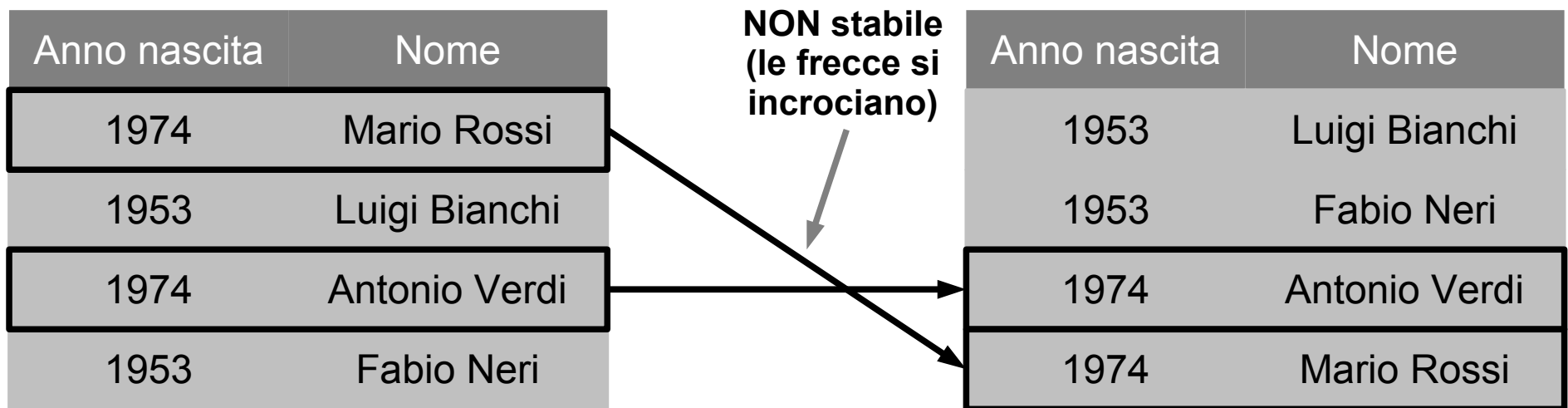
- Più in generale: è dato un array di  $n$  elementi, tali che ciascun elemento sia composto da:
  - una **chiave**, in cui le chiavi sono confrontabili tra loro
  - un **contenuto** arbitrario
- Vogliamo permutare l'array in modo che le chiavi compaiano in ordine non decrescente (oppure non crescente)

DATE PROPOSTE

- MARTEDÌ 31 MAGGIO (? 30 MAGGIO ?)  
- GIOVEDÌ 16 GIUGNO  
- GIOVEDÌ 7 LUGLIO

# Definizioni

- Ordinamento **in loco**
  - L'algoritmo permuta gli elementi direttamente nell'array originale, senza usare un altro array di appoggio
- Ordinamento **stabile**
  - L'algoritmo preserva l'ordine con cui elementi con la stessa chiave compaiono nell'array originale

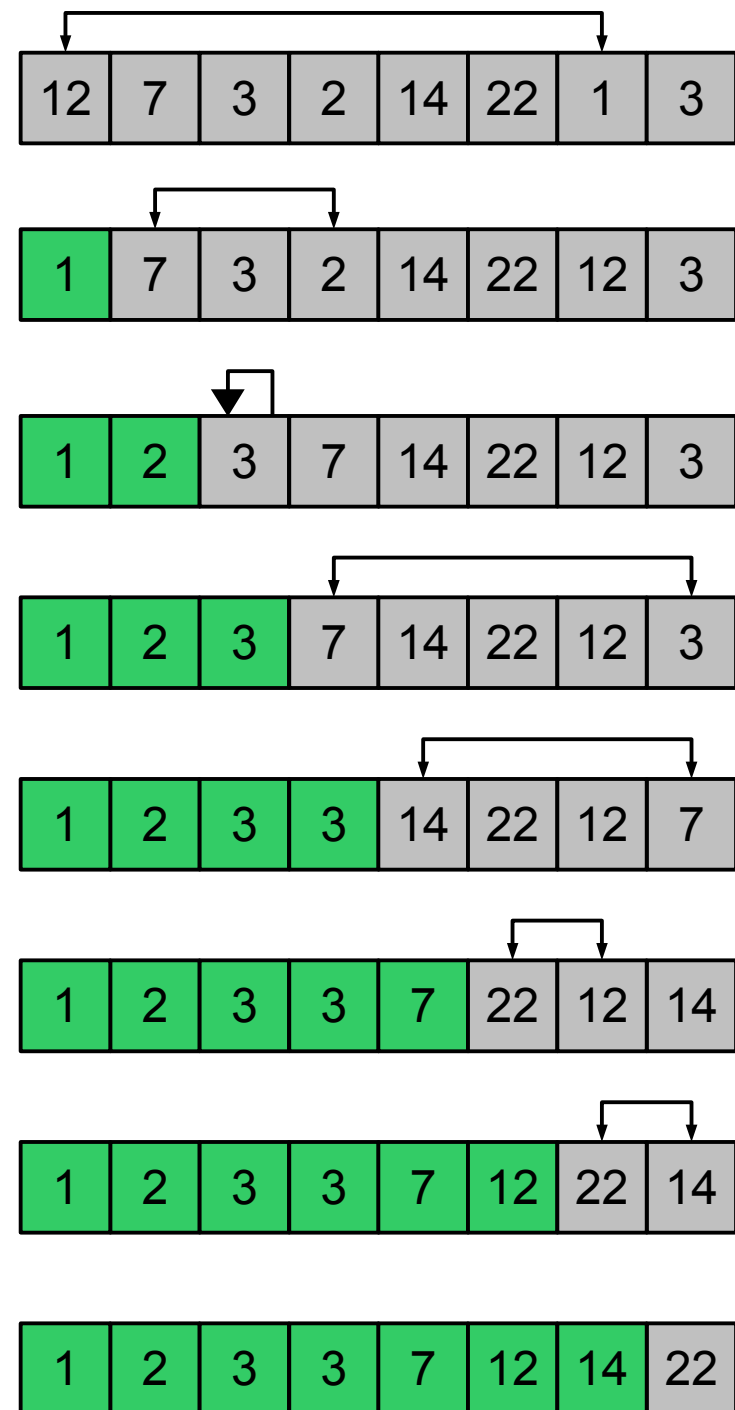


# Algoritmi di ordinamento “incrementali”

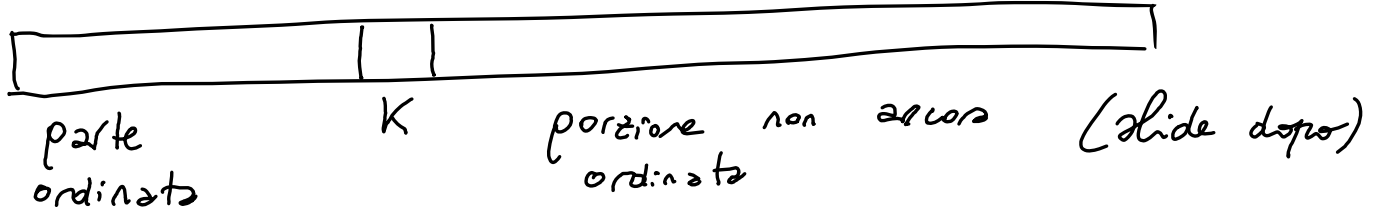
- Partendo da un prefisso  $A[1..k]$  ordinato, “estendono” la parte ordinata di un elemento:  $A[1..k+1]$
- Selection sort
  - Cerca il minimo in  $A[k+1..n]$  e spostalo in posizione  $k+1$
- Insertion sort
  - Inserisce l'elemento  $A[k+1]$  nella posizione corretta all'interno del prefisso già ordinato  $A[1..k]$

# Selection Sort

- Cerco il minimo in  $A[1]...A[n]$  e lo scambio con  $A[1]$
- Cerco il minimo in  $A[2]...A[n]$  e lo scambio con  $A[2]$
- ...
- Cerco il minimo in  $A[k]...A[n]$  e lo scambio con  $A[k]$
- ...



invarianza / invariante: vale una proprietà prima e dopo blocchi di un algoritmo in selection sort





# Selection Sort

```
public static void selectionSort(Comparable A[]) {  
    for (int k = 0; k < A.length - 1; k++) {  
        // cerca il minimo A[m] in A[k..n-1]  
        int m = k;  
        for (int j = k + 1; j < A.length; j++)  
            if (A[j].compareTo(A[m]) < 0)  
                m = j;  
        // scambia A[k] con A[m]  
        if (m != k) {  
            Comparable temp = A[m];  
            A[m] = A[k];  
            A[k] = temp;  
        }  
    }  
}
```

Java

scritto  
esplicitamente  
per fare  
analisi costo  
computazionale

**Domanda:** è un  
ordinamento stabile?

Porzione  
ordinata

k



j

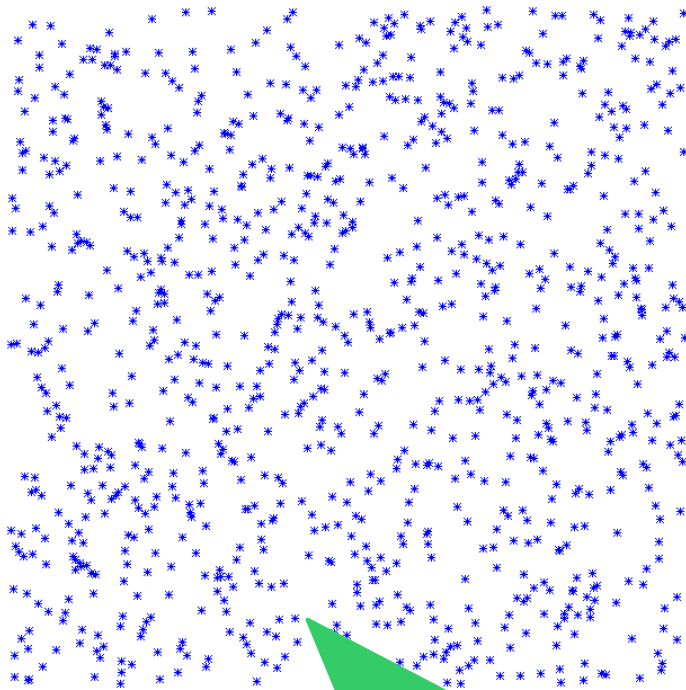


Porzione non  
ancora  
ordinata



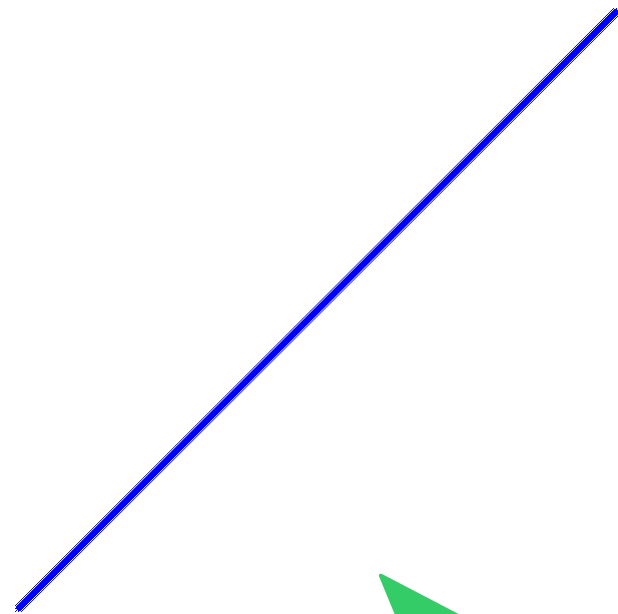
# “Visualizzare” il comportamento di un algoritmo di ordinamento

- Consideriamo un vettore  $A[]$  contenente tutti e soli gli interi da 1 a  $N$
- Plottiamo i punti di coordinate  $(i, A[i])$



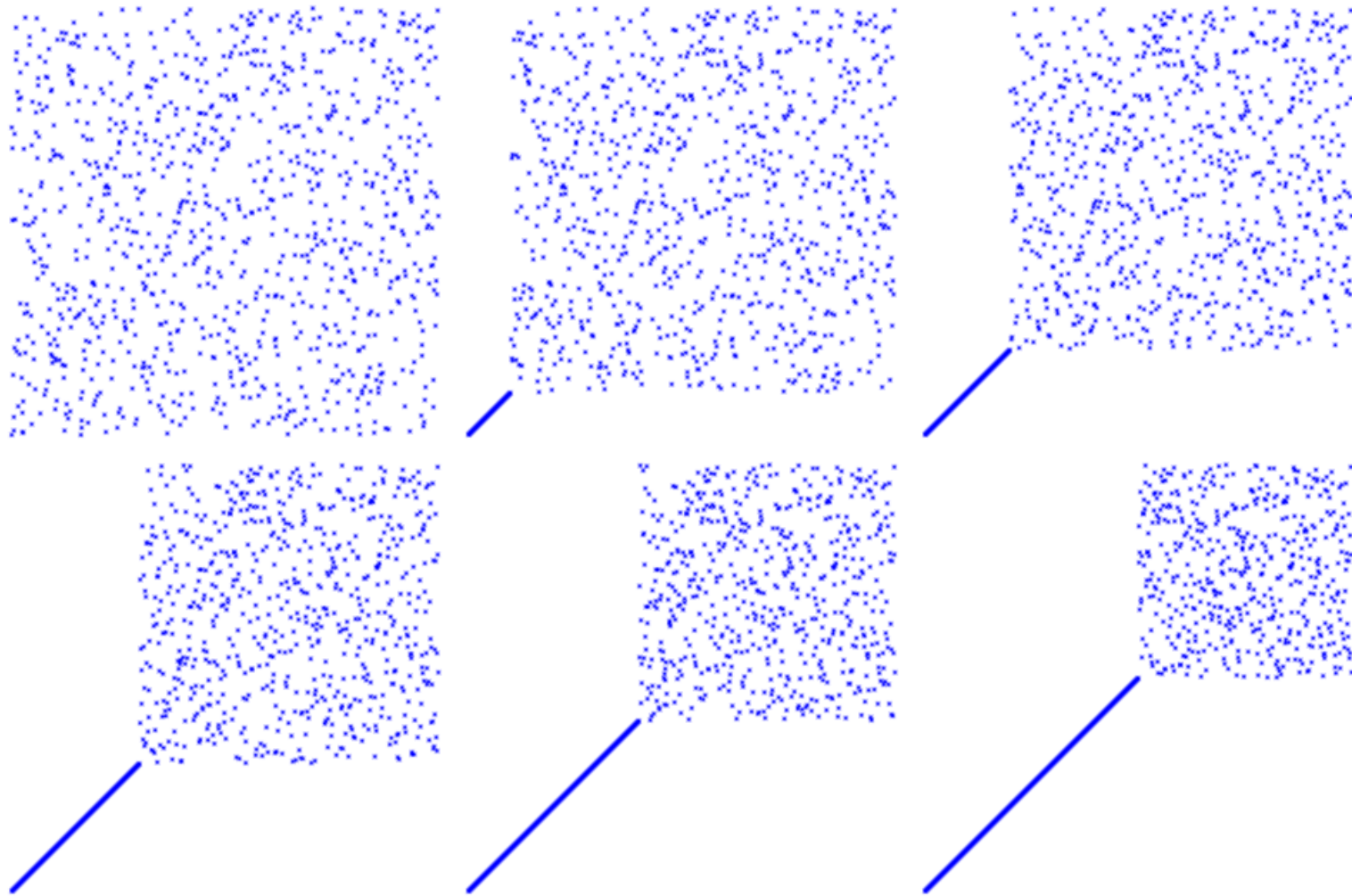
Situazione iniziale  
(array disordinato)

Algoritmi e Strutture di Dati



Situazione finale  
(array ordinato)

# Selection Sort per immagini



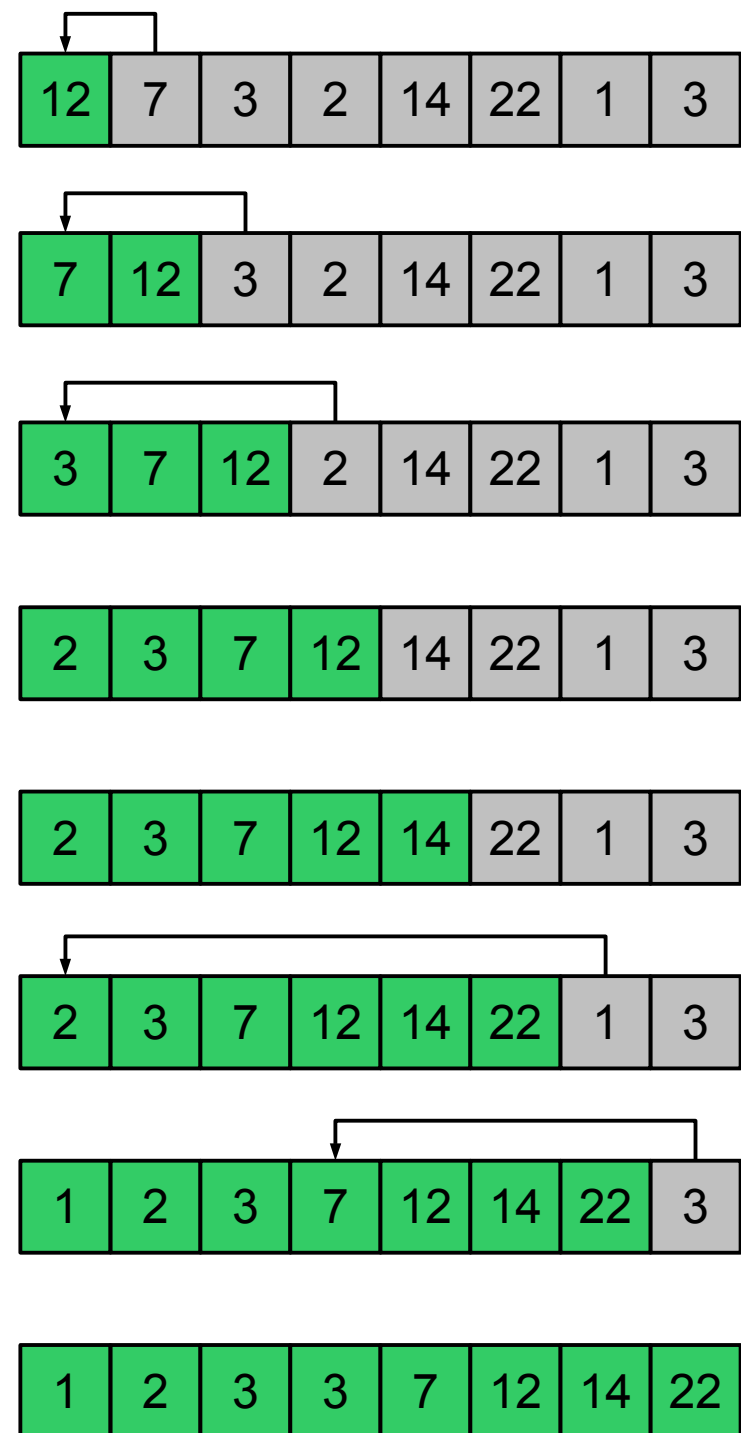
# Costo computazionale di Selection Sort

- La collocazione del k-esimo minimo richiede  $(n-k-1)$  confronti (per  $k=0, 1, \dots, n-2$ ), più lo scambio (di costo costante, quindi assorbito dal costo dei confronti)
- Il costo complessivo è quindi

$$\sum_{k=0}^{n-2} (n-k-1) = \sum_{k=1}^{n-1} k = \frac{n(n-1)}{2} = \Theta(n^2)$$

# Insertion Sort

- Idea: al termine del passo  $k$ , il vettore ha le prime  $k$  componenti ordinate
- Inserisco l'elemento di posizione  $k+1$  nella **posizione corretta** all'interno dei primi  $k$  elementi ordinati



# Insertion Sort

```
public static void insertionSort(Comparable A[]) {  
    for (int k = 1; k <= A.length - 1; k++) {  
        int j;  
        Comparable x = A[k];  
        // cerca la posizione j in cui inserire A[k]  
        for (j = 0; j < k; j++)  
            if (A[j].compareTo(x) > 0) break;  
        if (j < k) {  
            // Sposta A[j..k-1] in A[j+1..k]  
            for (int t = k; t > j; t--)  
                A[t] = A[t - 1];  
            // Inserisci A[k] in posizione j  
            A[j] = x;  
        }  
    }  
}
```

**Domanda:** è un  
ordinamento stabile?

# Insertion Sort

- Il posizionamento dell'elemento di indice  $k$  richiede  $k$  confronti nel caso peggiore (più gli spostamenti, al più  $k$ , quindi di costo assorbito dal costo dei confronti)
- Il **numero complessivo di confronti nel caso peggiore** risulta essere quindi

$$\sum_{k=1}^{n-1} k = \frac{n(n-1)}{2} = \Theta(n^2)$$

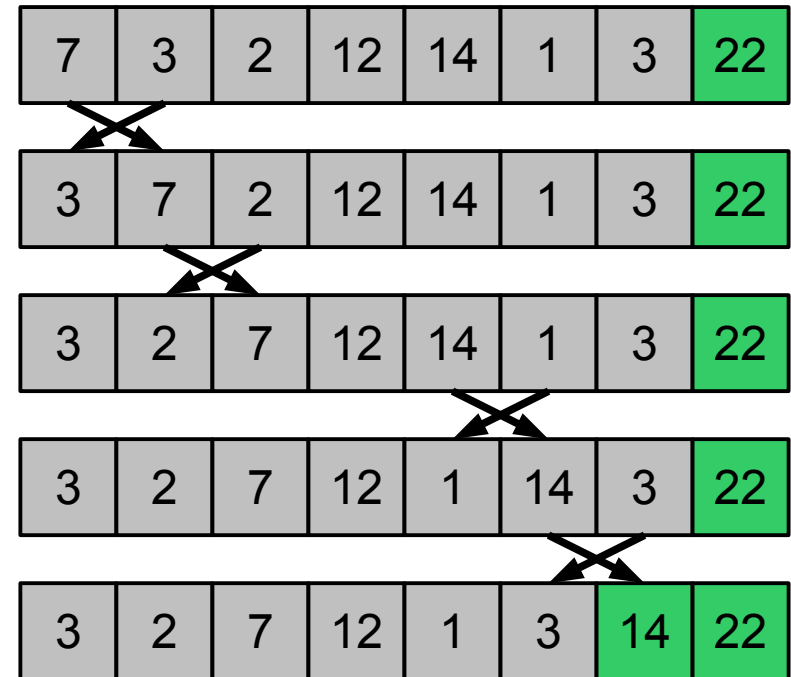
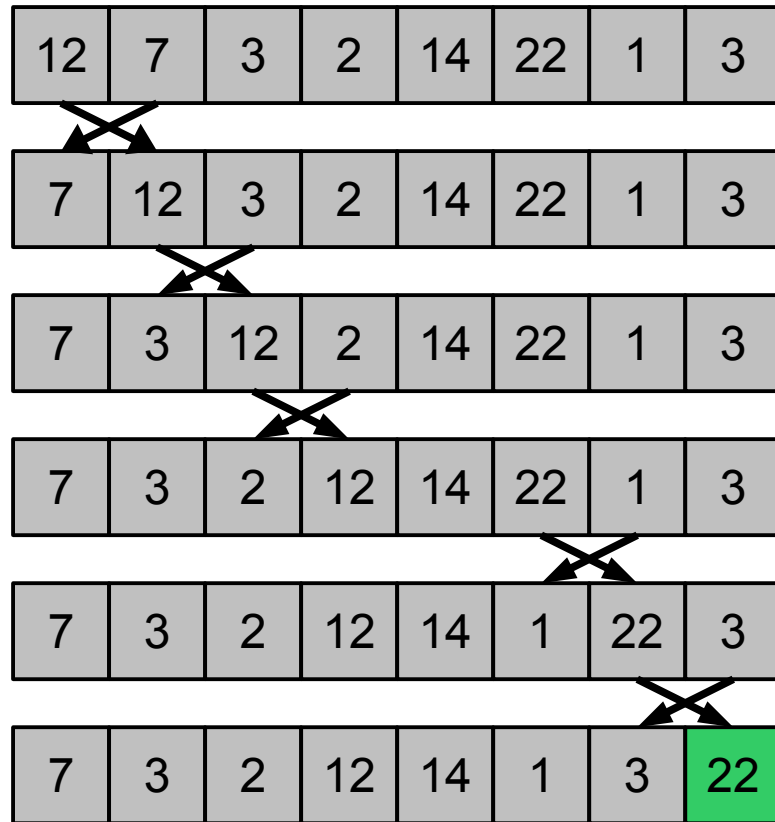
- **Domanda:** quale è il costo computazionale nel caso ottimo?

# Bubble Sort

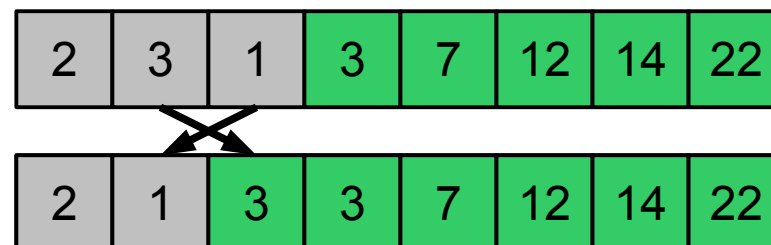
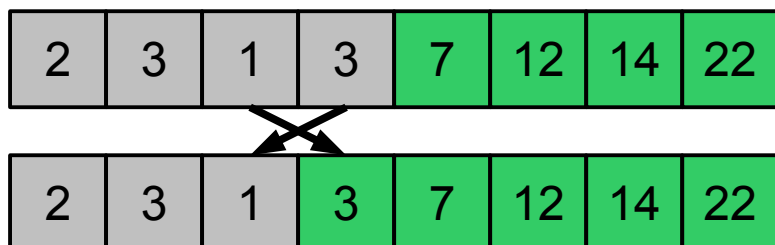
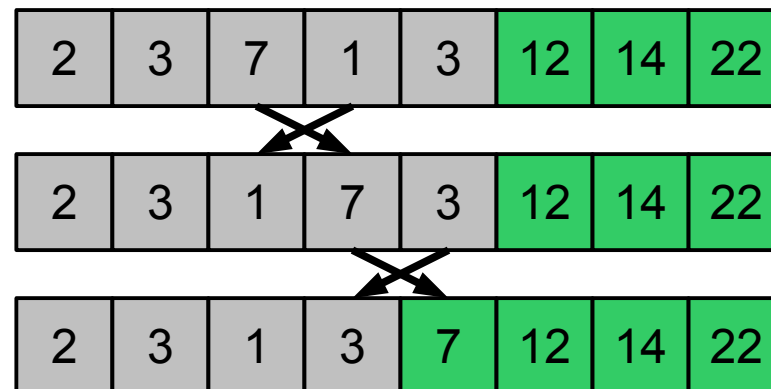
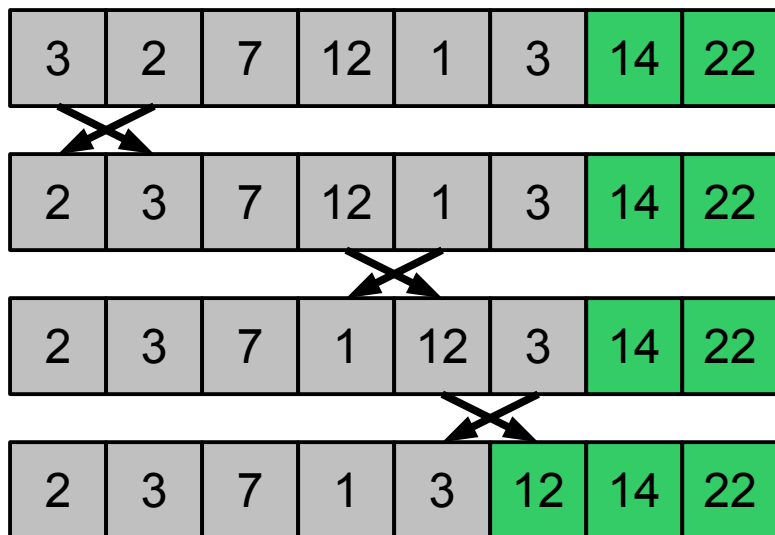
- Esegue una serie di scansioni dell'array
  - Ad ogni scansione scambia le coppie di elementi adiacenti che non sono nell'ordine corretto
  - Se al termine di una scansione non è stato effettuato nessuno scambio, l'array è ordinato
- Dopo la prima scansione, l'elemento massimo occupa l'ultima posizione
- Dopo la seconda scansione, il “secondo massimo” occupa la penultima posizione...
- ...dopo la  $k$ -esima scansione, i  $k$  elementi massimi occupano la posizione corretta in fondo all'array



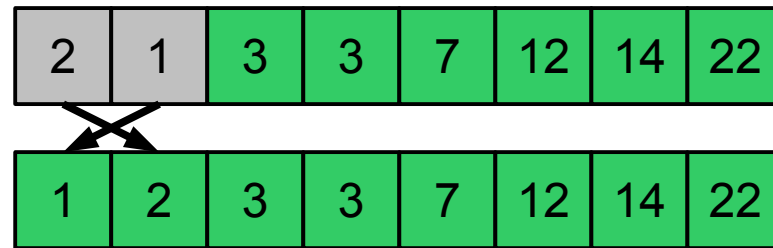
# Bubble Sort



# Bubble Sort



# Bubble Sort



# Bubble Sort

```
public static void bubbleSort(Comparable A[]) {  
    for (int i = 1; i < A.length; i++) {  
        boolean scambiAvvenuti = false;  
        for (int j = 1; j <= A.length - i; j++) {  
            // Se A[j-1] > A[j], scambiali  
            if (A[j - 1].compareTo(A[j]) > 0) {  
                Comparable temp = A[j - 1];  
                A[j - 1] = A[j];  
                A[j] = temp;  
                scambiAvvenuti = true;  
            }  
        }  
        if (!scambiAvvenuti) break;  
    }  
}
```

# Bubble Sort

## Invariante di ciclo

- Dopo l'*i*-esima iterazione, gli elementi  $A[n-i] \dots A[n-1]$  sono correttamente ordinati e occupano la loro posizione definitiva nell'array ordinato

```
public static void bubbleSort(Comparable A[]) {  
    for (int i = 1; i < A.length; i++) {  
        boolean scambiAvvenuti = false;  
        for (int j = 1; j <= A.length - i; j++) {  
            if (A[j - 1].compareTo(A[j]) > 0) {  
                Comparable temp = A[j - 1];  
                A[j - 1] = A[j];  
                A[j] = temp;  
                scambiAvvenuti = true;  
            }  
        }  
        if (!scambiAvvenuti) break;  
    }  
}
```

# Bubble Sort

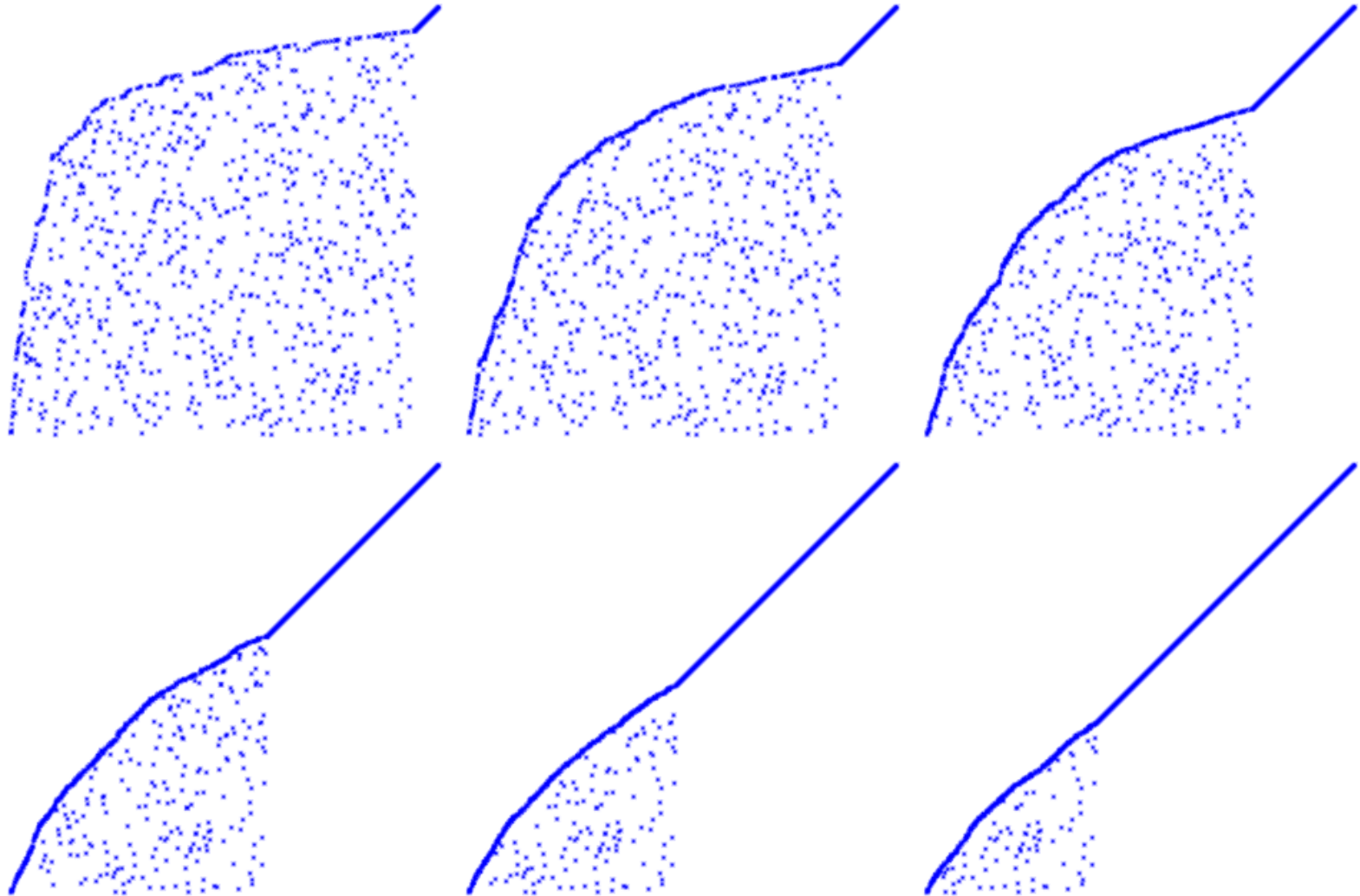
NON VIENE  
QUASI MAI  
USATO

- Nel caso pessimo Bubble Sort ha costo  $\Theta(n^2)$ 
  - Nel caso ottimo l'algoritmo ha costo  $\Theta(n)$ : effettua una sola scansione dell'array senza effettuare scambi
- In generale, l'algoritmo ha un comportamento “quasi naturale”, nel senso che il tempo di ordinamento **tende** ad essere legato al grado di “disordine” dell'array
  - La parola chiave è “tende”. Infatti, come si comporta l'algoritmo su questo vettore? [2 3 4 5 6 7 8 9 1]

$$\begin{aligned} T_{\text{worst}} &= (n-1) + (n-2) + \dots + 1 = \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{n(n-1)}{2} = \Theta(n^2) \end{aligned}$$

↑ caso pessimo  
ma bisogna cambiare  
un solo numero.  
“quasi” ordinato

# Bubble Sort per immagini



# Si può fare di meglio?

- Gli algoritmi visti fino ad ora hanno costo  $O(n^2)$
- È possibile fare di meglio?
  - Quanto meglio?



# Algoritmi “divide et impera”

- Idea generale
  - **Divide**: Scomporre il problema in sottoproblemi dello stesso tipo (cioè sottoproblemi di ordinamento)
  - Risolvere ricorsivamente i sottoproblemi
  - **Impera**: Combinare le soluzioni parziali per ottenere la soluzione al problema di partenza
- Vedremo due algoritmi di ordinamento di tipo divide et impera
  - Quick Sort
  - Merge Sort

# Quick Sort

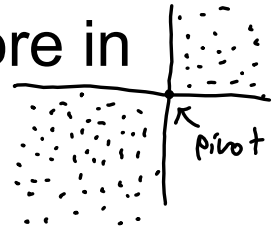
- Inventato nel 1962 da Sir Charles Anthony Richard Hoare
  - All'epoca *exchange student* presso la Moscow State University
  - Vincitore del *Turing Award* (l'equivalente del Nobel per l'informatica) nel 1980 per il suo contributo nel campo dei linguaggi di programmazione
  - Hoare, C. A. R. "*Quicksort*." *Computer Journal* 5 (1): 10-15. (1962).



C. A. R. Hoare (1934—)  
[http://en.wikipedia.org/wiki/C.\\_A.\\_R.\\_Hoare](http://en.wikipedia.org/wiki/C._A._R._Hoare)

# Quick Sort

- Algoritmo ricorsivo “divide et impera”
  - Scegli un elemento <sup>pivot</sup>  $x$  del vettore  $v$ , e partiziona il vettore in due parti considerando gli elementi  $\leq x$  e quelli  $> x$
  - Ordina ricorsivamente le due parti
  - Restituisci il risultato concatenando le due parti ordinate
- R. Sedgwick, “*Implementing Quicksort Programs*”, Communications of the ACM, 21(10):847-857, 1978  
<http://portal.acm.org/citation.cfm?id=359631>



# Quick Sort

- Input: Array  $A[1..n]$ , indici  $i, f$  tali che  $1 \leq i < f \leq n$
- Divide-et-impera il pivot  $\uparrow$  iniziali di inizio e fine
  - Scegli un numero  $m$  nell'intervallo  $[i, i+1, \dots f]$
  - Divide: permuta l'array  $A[i..f]$  in due sottoarray  $A[i..m-1]$  e  $A[m+1..f]$  (eventualmente vuoti) in modo che:
$$\begin{cases} \forall j \in [i \dots m-1]: A[j] \leq A[m] \\ \forall k \in [m+1 \dots f]: A[m] < A[k] \end{cases}$$
    - $A[m]$  prende il nome di pivot
  - Impera: ordina i due sottoarray  $A[i..m-1]$  e  $A[m+1..f]$  richiamando ricorsivamente quicksort
  - Combina: non fa nulla; i due sottoarray ordinati e l'elemento  $A[m]$  sono già ordinati

# Quick Sort

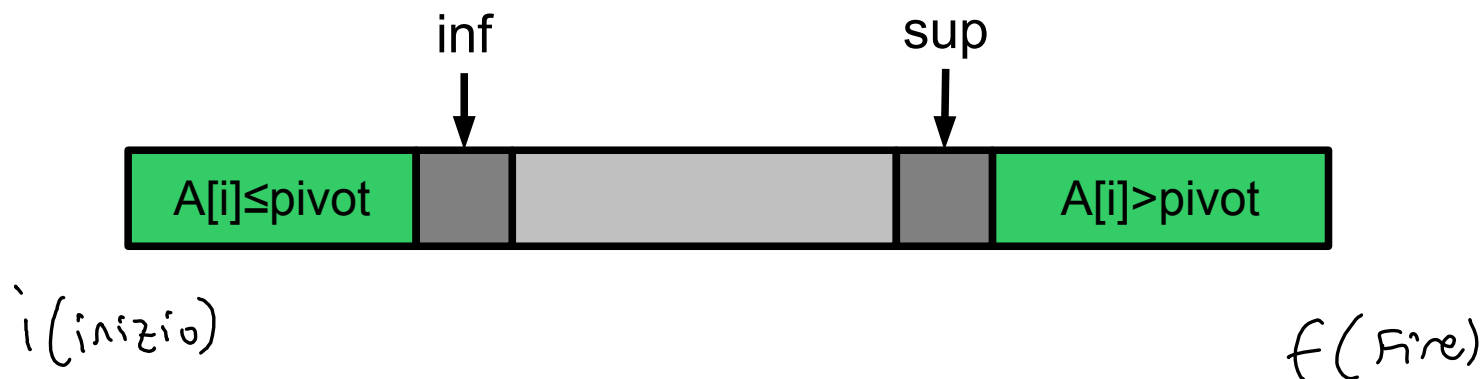
```
public static void quickSort(Comparable A[]) {  
    quickSortRec(A, 0, A.length - 1);  
}  
  
public static void quickSortRec(Comparable A[], int i, int f) {  
    if (i >= f) return;  
    int m = partition(A, i, f);  
    quickSortRec(A, i, m - 1);  
    quickSortRec(A, m+1, f);  
}
```

Ricordarsi che in Java  
gli array sono indicizzati  
a partire da 0, non da 1

# Quick Sort: partition()

## Idea di base

- Manteniamo due indici,  $inf$  e  $sup$ , che vengono fatti scorrere dalle estremità del vettore verso il centro
  - Il sotto-vettore  $A[i..inf-1]$  è composto da elementi  $\leq pivot$
  - Il sotto-vettore  $A[sup+1..f]$  è composto da elementi  $> pivot$
- Quando entrambi ( $inf$  e  $sup$ ) non possono essere fatti avanzare verso il centro, si scambia  $A[inf]$  e  $A[sup]$

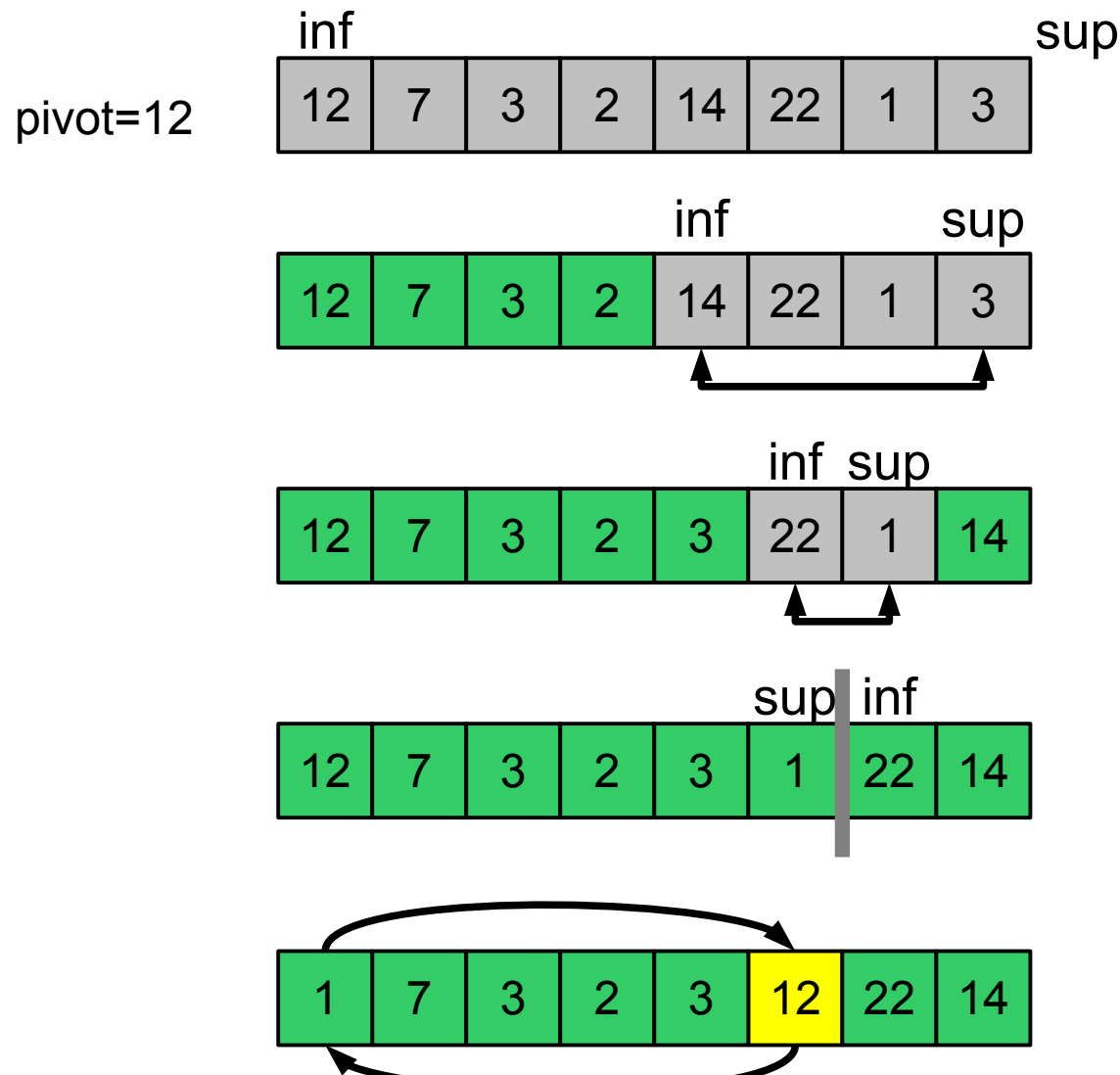


# Quick Sort: partition()

```
private static int partition(Comparable A[], int i, int f) {  
    int inf = i, sup = f + 1;  
    Comparable temp, x = A[i];  
    while (true) {  
        do {  
            inf++;  
        } while (inf <= f && A[inf].compareTo(x) <= 0);  
        do {  
            sup--;  
        } while (A[sup].compareTo(x) > 0);  
        if (inf < sup) {  
            temp = A[inf];  
            A[inf] = A[sup];  
            A[sup] = temp; } swap  
        } else  
            break;  
    }  
    temp = A[i];  
    A[i] = A[sup];  
    A[sup] = temp; } swap  
    return sup;  
}
```

Scelta deterministica  
del pivot

# Esempio di partizionamento





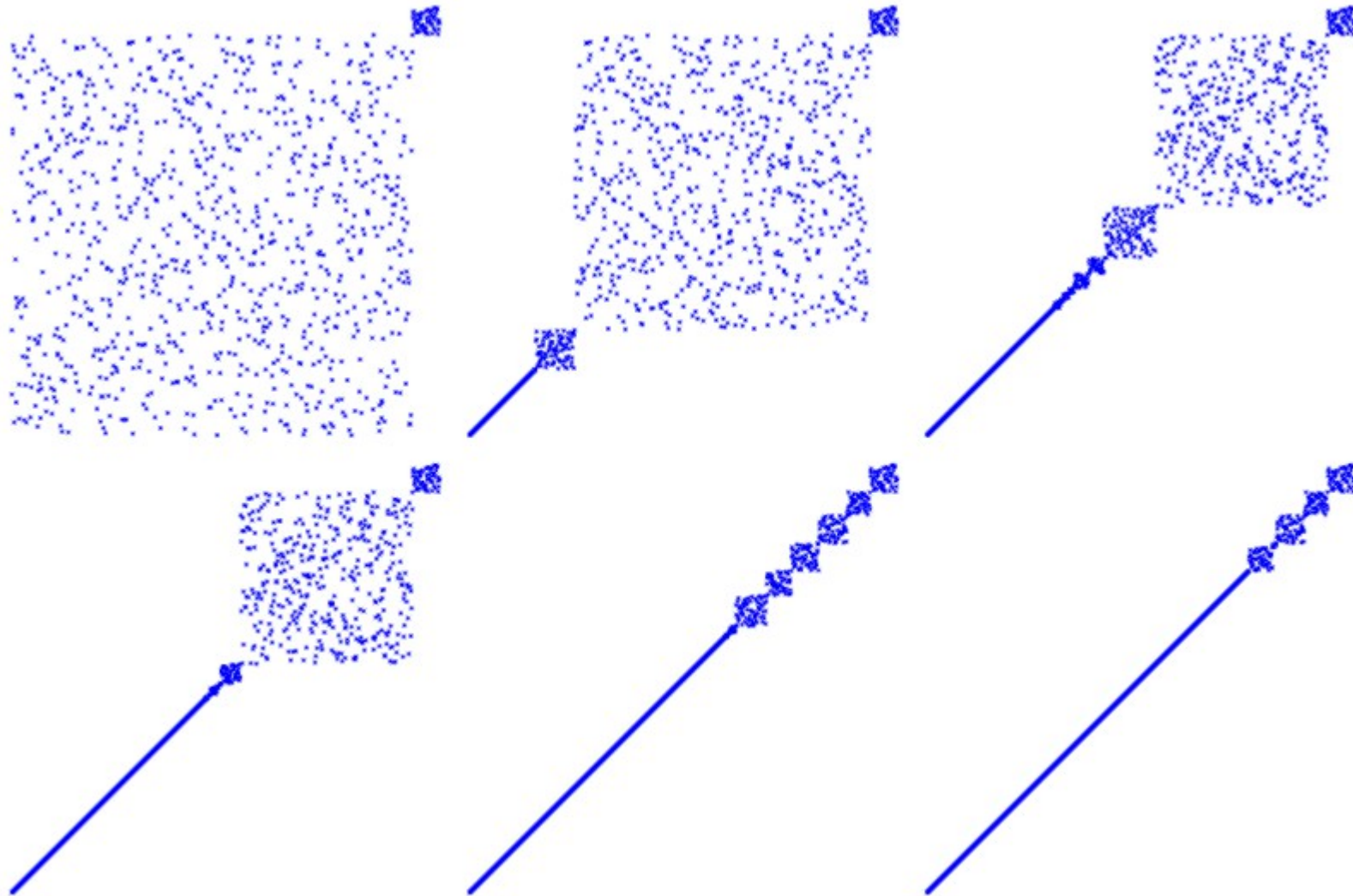
# Esercizio

(problema 4.7 p. 116 del libro di testo)

- Il problema della bandiera nazionale. Supponiamo di avere un array  $A[1..n]$  di elementi che possono assumere solo tre valori: bianco, verde e rosso. Ordinare l'array in modo che tutti gli elementi verdi siano a sinistra, quelli bianchi al centro e quelli rossi a destra.
- L'algoritmo DEVE richiedere tempo  $O(n)$  e memoria aggiuntiva  $O(1)$ . Può confrontare ed eventualmente scambiare tra loro elementi, e NON DEVE fare uso di ulteriori array di appoggio, né usare contatori per tenere traccia del numero di elementi di un certo colore
- L'algoritmo DEVE richiedere una singola scansione dell'array.

Questo algoritmo verrà utilizzato nell'algoritmo di selezione del k-esimo

# Quick Sort per immagini



# Quick Sort: Analisi del costo

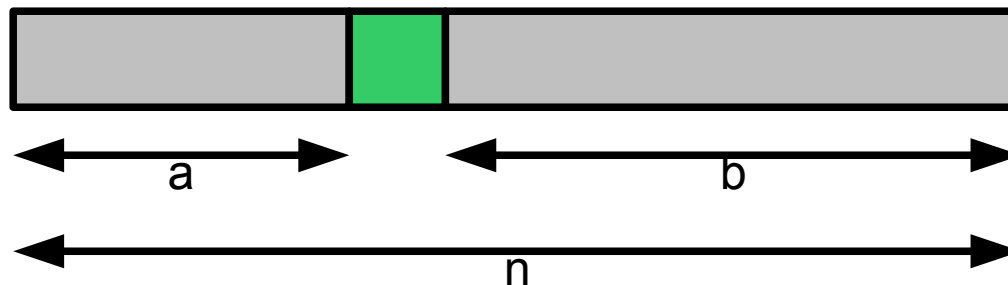
- Costo di partition():  $\Theta(f-i)$
- Costo Quick Sort: Dipende dal partizionamento
- **Partizionamento peggiore**
  - Dato un problema di dimensione  $n$ , viene sempre diviso in due sottoproblemi di dimensione  $0$  e  $n-1$
  - $T(n) = T(n-1) + T(0) + n = T(n-1) + n = \Theta(n^2)$
- **Domanda:** Quando si verifica il caso pessimo?
- **Partizionamento migliore**
  - Dato un problema di dimensione  $n$ , viene sempre diviso in due sottoproblemi di dimensione  $n/2$
  - $T(n) = 2T(n/2) + n = \Theta(n \log n)$  (caso 2 Master Theorem)

# QuickSort: Analisi nel caso medio

- In generale, possiamo scrivere la relazione di ricorrenza per  $T(n)$ —che esprime il numero di confronti richiesti—come segue:

$$T(n) = T(a) + T(b) + n-1$$

con  $(a+b)=(n-1)$



- Il problema è che  $a$  e  $b$  cambiano (potenzialmente) ad ogni iterazione

# QuickSort: Analisi nel caso medio

- Assumendo che tutti i partizionamenti siano equiprobabili, possiamo scrivere:

$$T(n) = \sum_{a=0}^{n-1} \frac{1}{n} (n-1 + T(a) + T(n-a-1))$$

- Osserviamo che i termini  $T(a)$  e  $T(n-a-1)$  danno luogo alla stessa sommatoria, da cui possiamo semplificare

$$T(n) = n-1 + \frac{2}{n} \sum_{a=0}^{n-1} T(a)$$

# QuickSort: Analisi nel caso medio

- Si risolve la relazione di ricorrenza “per sostituzione”
- **Teorema**: la relazione di ricorrenza

$$T(n) = n - 1 + \frac{2}{n} \sum_{a=0}^{n-1} T(a)$$

ha soluzione  $T(n) = O(n \log n)$

- **Dimostrazione**: dimostriamo per induzione che la soluzione  $T(n)$  verifica la relazione  $T(n) \leq \alpha n \ln n$  (con  $\ln = \log_e$ )
  - verificheremo che si potrà fissare  $\alpha=2$

# QuickSort: Analisi nel caso medio

$$\begin{aligned}T(n) &= n - 1 + \frac{2}{n} \sum_{i=0}^{n-1} T(i) \\&\leq n - 1 + \frac{2}{n} \sum_{i=0}^{n-1} \alpha i \ln i \\&= n - 1 + \frac{2\alpha}{n} \sum_{i=2}^{n-1} i \ln i \\&\leq n - 1 + \frac{2\alpha}{n} \int_2^n x \ln x \, dx\end{aligned}$$

continua...

# QuickSort: Analisi nel caso medio

integrazione per parti:  $\int_a^b f'(x) g(x) dx = f(b)g(b) - f(a)g(a) - \int_a^b f(x) g'(x) dx$

$$\begin{aligned} T(n) &\leq n - 1 + \frac{2\alpha}{n} \int_2^n x \ln x \, dx \\ &= n - 1 + \frac{2\alpha}{n} \left( \frac{n^2 \ln n}{2} - 2 \ln 2 - \frac{n^2}{4} + 1 \right) \\ &\leq n - 1 + \alpha n \ln n - \alpha \frac{n}{2} \\ &\leq \alpha n \ln n \end{aligned}$$

$-2 \ln 2 + 1 < 0$

- L'ultima disuguaglianza vale fissando  $\alpha=2$ , che implica  $n - 1 - \alpha n / 2 < 0$ , da cui la tesi è dimostrata



# Quick Sort: Versione randomizzata

- Abbiamo visto una implementazione in cui il pivot è sempre il primo elemento del (sotto-)vettore
  - In questa situazione è abbastanza facile identificare istanze di input in cui si verifica il **caso pessimo**
- Possiamo rendere il bilanciamento delle partizioni indipendente dall'istanza mediante **randomizzazione**
  - Scegliamo in maniera (pseudo-)casuale il pivot tra tutti gli elementi del (sotto-)vettore
  - In questo modo tutte le partizioni sono equi-probabili come da assunzione nell'analisi del **caso medio**

# Quick Sort: partition() versione randomizzata

```
private static int partition(Comparable A[], int i, int f) {  
    int inf = i, sup = f + 1,  
        pos = i + (int) Math.floor((f-i+1) * Math.random());  
    Comparable temp, x = A[pos];  
    A[pos] = A[i];  
    A[i] = x;  
    while (true) {  
        do {  
            inf++;  
        } while (inf <= f && A[inf].compareTo(x) <= 0);  
        do {  
            sup--;  
        } while (A[sup].compareTo(x) > 0);  
        if (inf < sup) {  
            temp = A[inf];  
            A[inf] = A[sup];  
            A[sup] = temp;  
        } else  
            break;  
    }  
    temp = A[i];  
    A[i] = A[sup];  
    A[sup] = temp;  
    return sup;  
}
```

Scelta  
pseudocasuale  
del pivot

# Merge Sort

- Inventato da John von Neumann nel 1945
- Algoritmo *divide et impera*
- Idea:
  - Dividere  $A[]$  in due meta'  $A1[]$  e  $A2[]$  (senza permutare) di dimensioni uguali;
  - Applicare ricorsivamente Merge Sort a  $A1[]$  e  $A2[]$
  - Fondere (*merge*) gli array ordinati  $A1[]$  e  $A2[]$  per ottenere l'array  $A[]$  ordinato



John von Neumann (1903—1957)

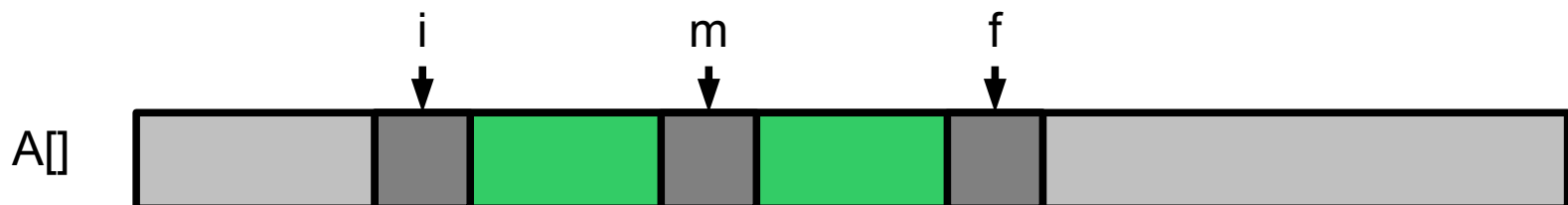
[http://en.wikipedia.org/wiki/John\\_von\\_Neumann](http://en.wikipedia.org/wiki/John_von_Neumann)

# Merge Sort vs Quick Sort

- Quick Sort:
  - partizionamento complesso, merge banale (di fatto nessuna operazione di merge è richiesta)
- Merge Sort:
  - partizionamento banale, operazione merge complessa

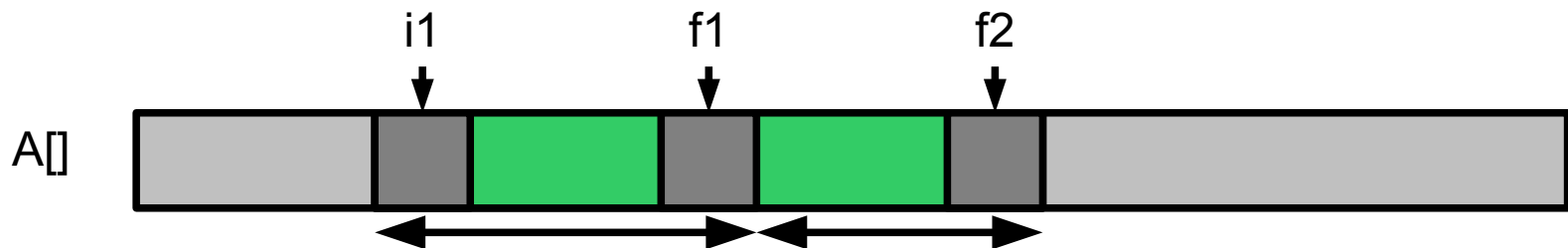
# Merge Sort

```
public static void mergeSort(Comparable A[]) {  
    mergeSortRec(A, 0, A.length - 1);  
}  
  
private static void mergeSortRec(Comparable A[], int i, int f) {  
    if (i >= f) return;  
    int m = (i + f) / 2;  
    mergeSortRec(A, i, m);  
    mergeSortRec(A, m + 1, f);  
    merge(A, i, m, f);  
}
```

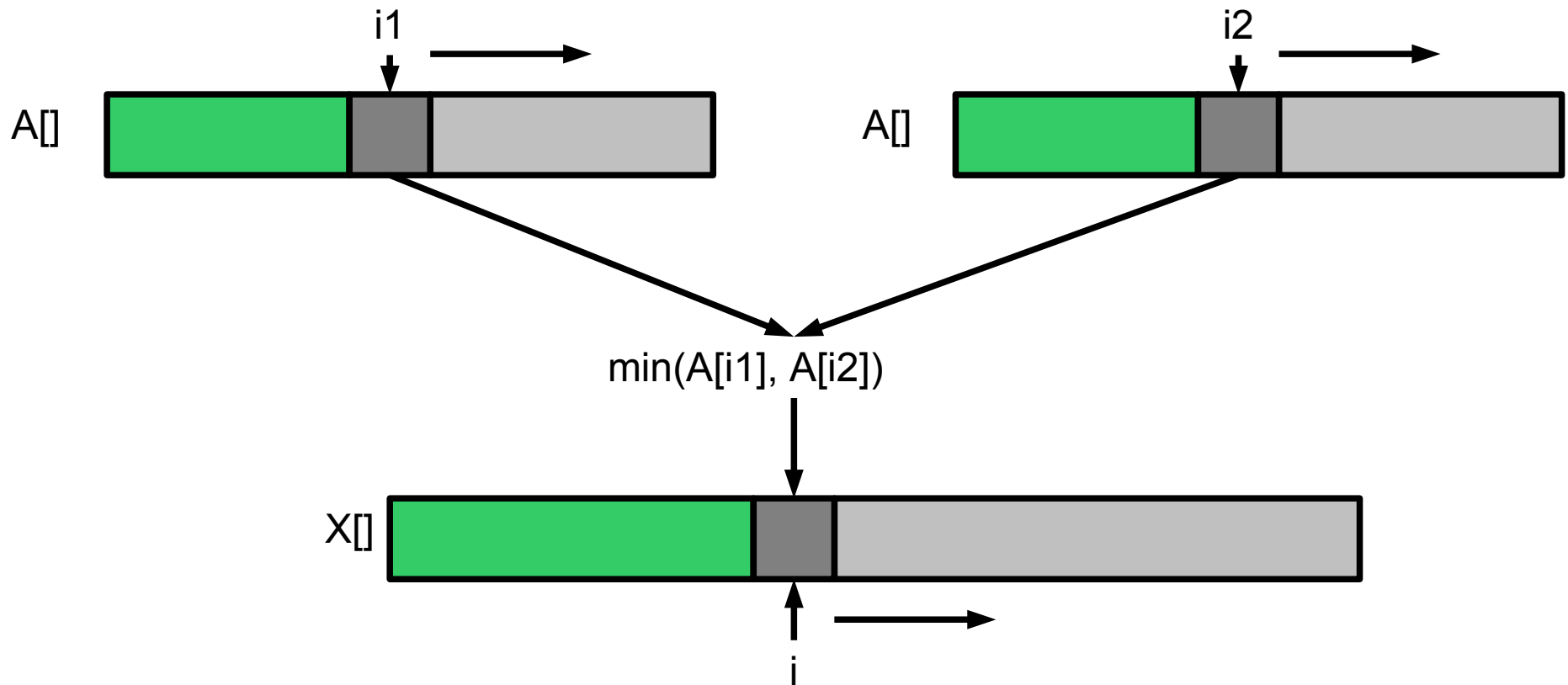


# Operazione merge()

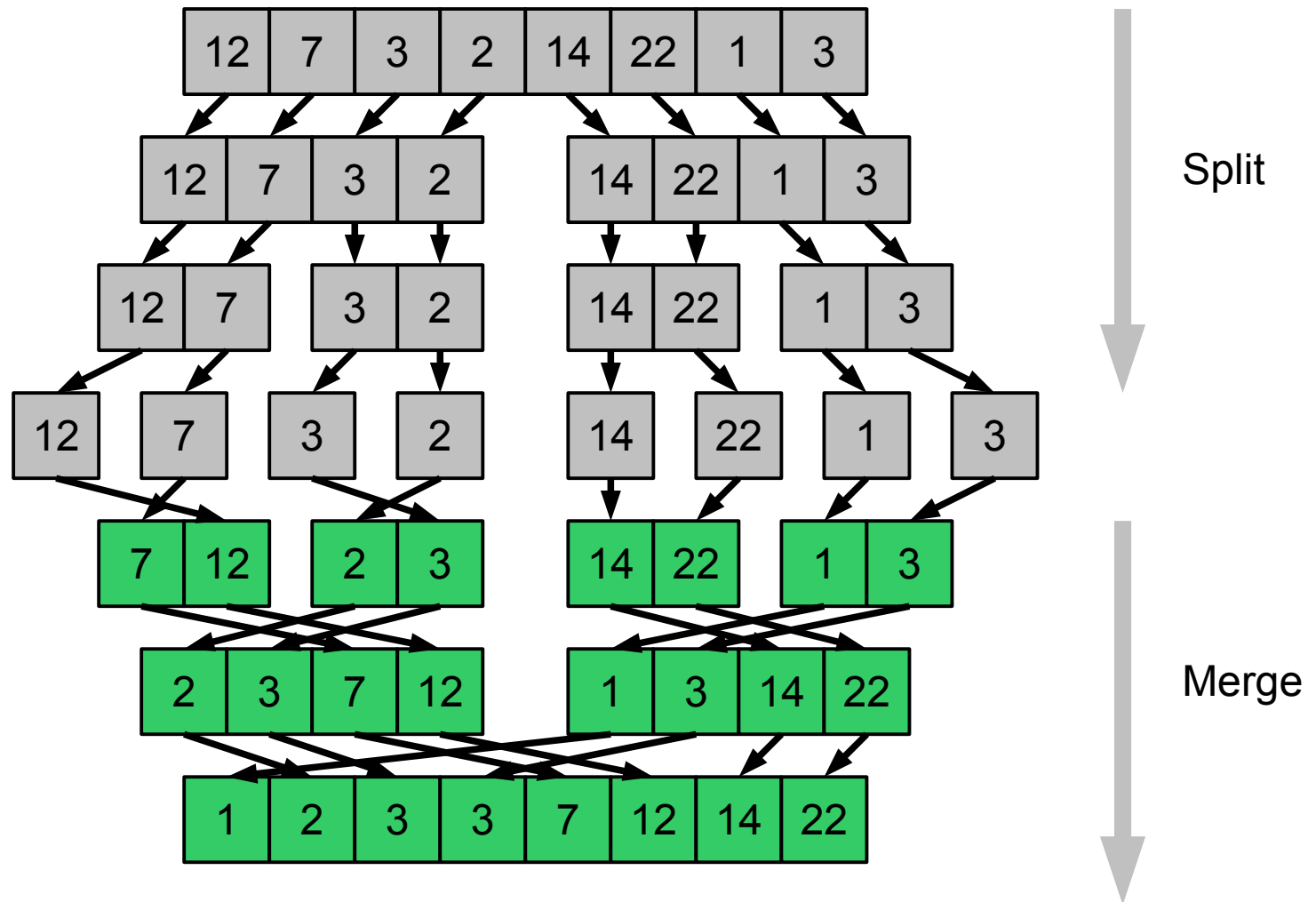
```
private static void merge(Comparable A[], int i1, int f1, int f2)
{
    Comparable[] X = new Comparable[f2 - i1 + 1];
    int i = 0, i2 = f1 + 1, k = i1;
    while (i1 <= f1 && i2 <= f2) {
        if (A[i1].compareTo(A[i2]) < 0)
            X[i++] = A[i1++];
        else
            X[i++] = A[i2++];
    }
    if (i1 <= f1)
        for (int j = i1; j <= f1; j++, i++) X[i] = A[j];
    else
        for (int j = i2; j <= f2; j++, i++) X[i] = A[j];
    for (int t = 0; k <= f2; k++, t++) A[k] = X[t];
}
```



# Operazione merge()

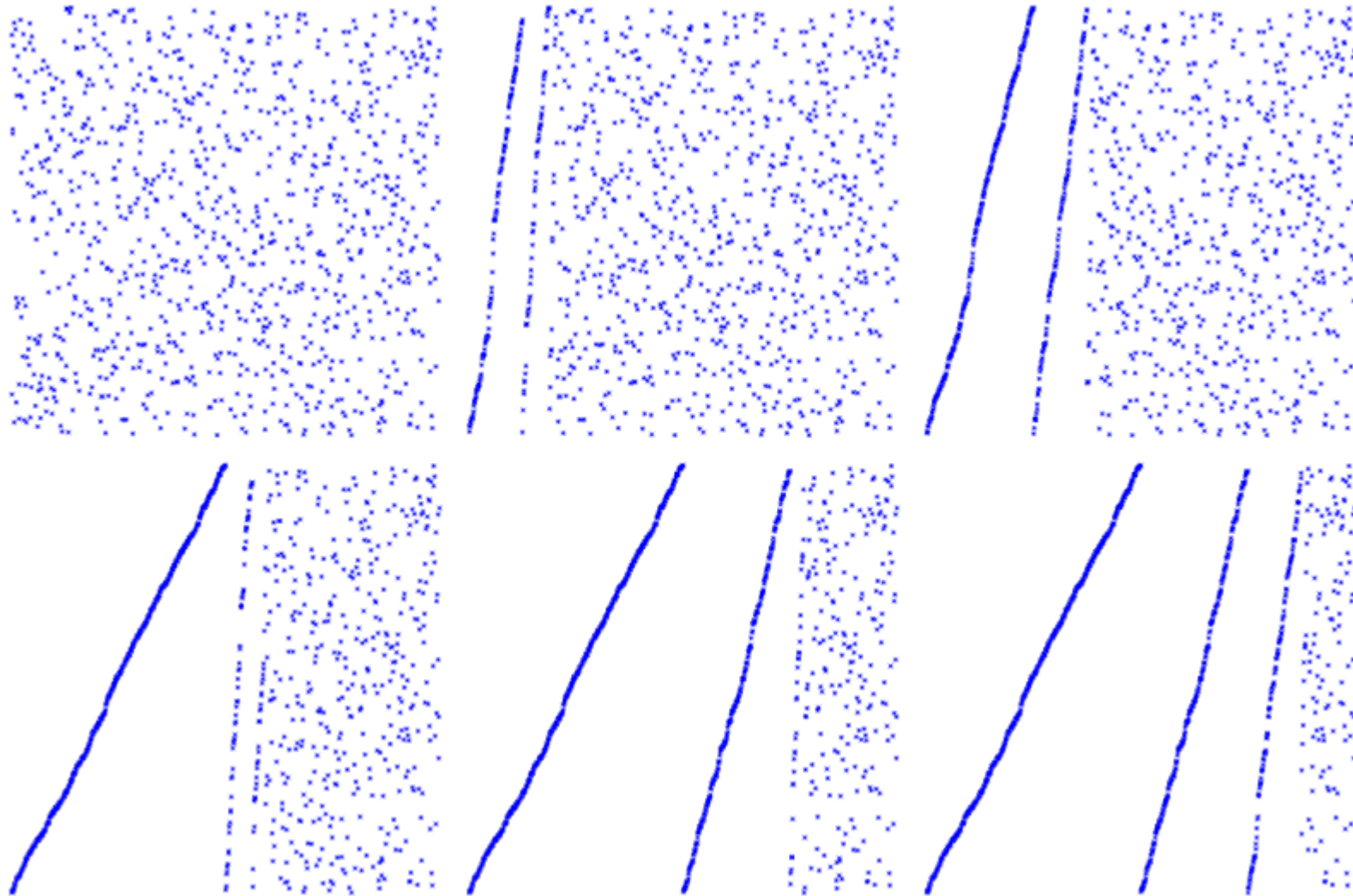


# Merge Sort: esempio





# Merge Sort per immagini



# Merge Sort: costo computazionale

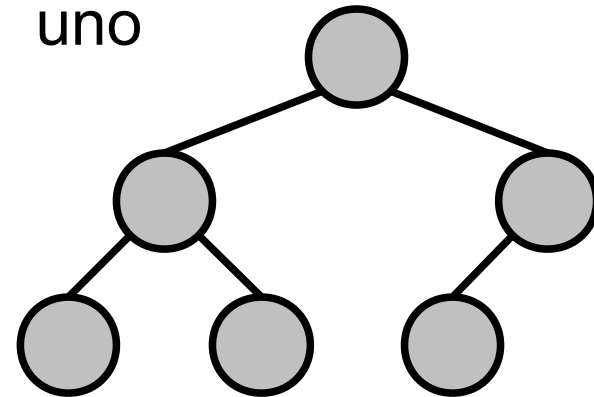
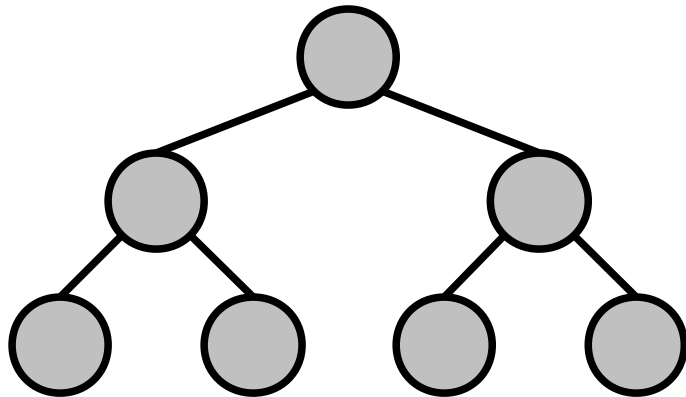
- $T(n) = 2T(n/2) + n$
- In base al Master Theorem (caso 2), si ha  
 $T(n) = \Theta(n \log n)$
- Il costo computazionale di Merge Sort **non dipende dalla configurazione iniziale** dell'array da ordinare
  - Quindi il limite di cui sopra vale nei casi ottimo/pessimo/medio
- Svantaggi rispetto a Quick Sort: Merge Sort richiede ulteriore spazio (non ordina in-loco)
  - Jyrki Katajainen, Tomi Pasanen, Jukka Teuhola, “*Practical in-place mergesort*”, <http://citeseerx.ist.psu.edu/viewdoc/summary?doi=10.1.1.22.8523>

# Heapsort

- L'idea
  - Utilizzare una struttura dati—detta **heap**—per ordinare un array
  - Costo computazionale:  $O(n \log n)$
  - Ordinamento sul posto
- Inoltre
  - Il concetto di heap può essere utilizzato per implementare code con priorità

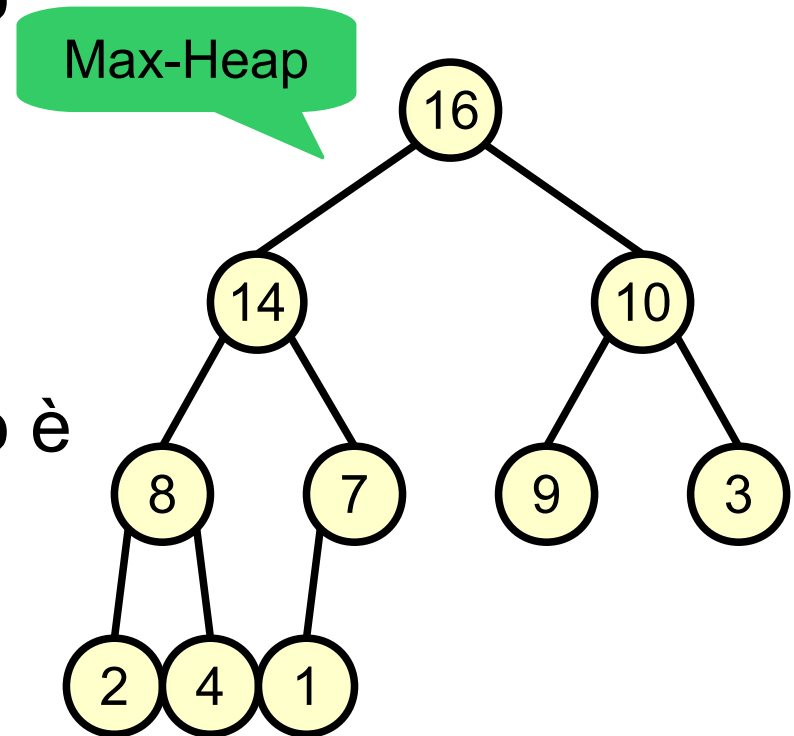
# Alberi binari

- Albero binario completo
  - Tutte le foglie hanno la stessa altezza  $h$
  - Nodi interni hanno grado 2
- Un albero perfetto
  - Ha altezza  $h \approx \log N$
  - $N = \text{\#nodi} = 2^{h+1} - 1$
- Albero binario “quasi” completo (struttura rafforzata)
  - Albero completo fino al livello  $h-1$
  - Tutti i nodi a livello  $h$  sono “compattati” a sinistra
  - Osservazione: i nodi interni hanno grado 2, meno al più uno



# Alberi binari heap

- Un albero binario quasi completo è un albero **max-heap** sse
  - Ad ogni nodo  $i$  viene associato un valore  $A[i]$
  - $A[\text{Parent}(i)] \geq A[i]$
- Un albero binario quasi completo è un albero **min-heap** sse
  - Ad ogni nodo  $i$  viene associato un valore  $A[i]$
  - $A[\text{Parent}(i)] \leq A[i]$
- Ovviamente, le definizioni e gli algoritmi di max-heap sono simmetrici rispetto a min-heap



# Array heap

- E' possibile rappresentare un albero binario heap tramite un array heap (oltre che tramite puntatori)

- Cosa contiene?

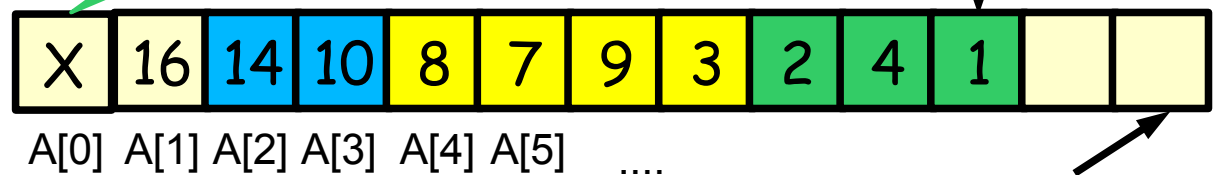
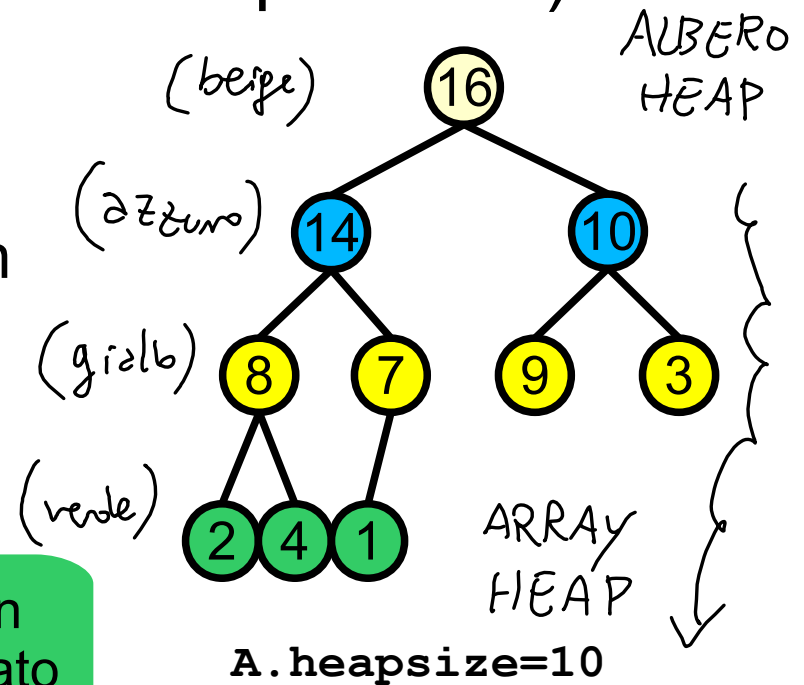
- Array A, di lunghezza A.length
- Dimensione A.heapsize  $\leq$  A.length

- Come è organizzato?

- A[1] contiene la radice
- $\text{Parent}(i) = \text{Math.floor}(i/2)$
- $\text{Left}(i) = 2*i$
- $\text{Right}(i) = 2*i+1$

*i indice nell'array*

**Domanda:** Gli elementi dell'albero heap compaiono nel vettore nello stesso ordine della visita ...



Algoritmi e Strutture di Dati

*radice, figli, nipoti, pronipoti, ecc.*

A.length = 12

# Operazioni su array heap

- **findMax()**: Individua il valore massimo contenuto in uno heap
  - Il massimo è sempre la radice, ossia  $A[1]$
  - L'operazione ha costo  $\Theta(1)$
- **fixHeap()**: Ripristinare la proprietà di max-heap
  - Supponiamo di rimpiazzare la radice  $A[1]$  di un max-heap con un valore qualsiasi
  - Vogliamo fare in modo che  $A[]$  diventi nuovamente uno heap
- **heapify()**: Costruire uno heap a partire da un array privo di alcun ordine
- **deleteMax()**: rimuovi l'elemento massimo da un max-heap  $A[]$

# Operazione heapify()

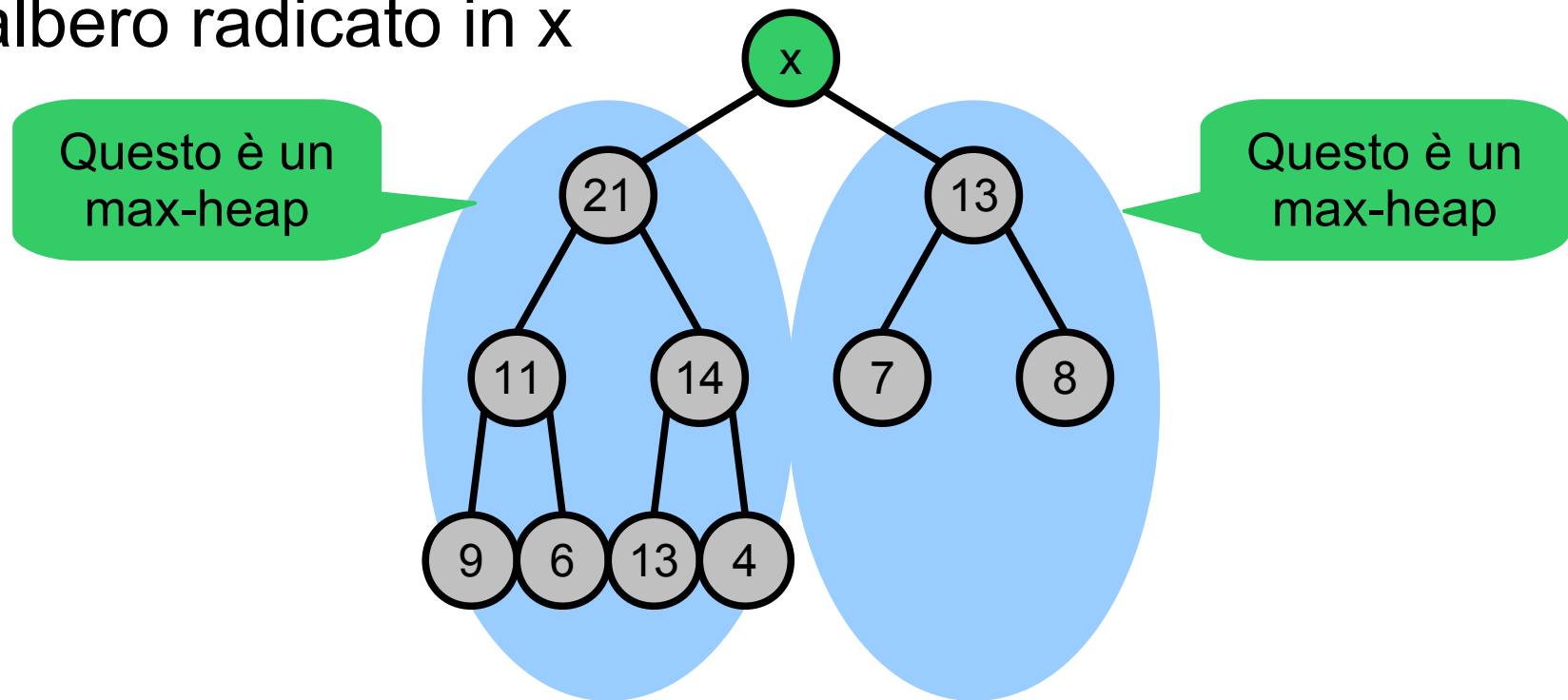
- Parametri:
  - $S[]$  è un array (arbitrario); assumiamo che lo heap abbia  $n$  elementi  $S[1], \dots, S[n]$  ( $S[0]$  non viene usato)
  - $i$  è l'indice dell'elemento che diventerà la radice dello heap ( $i \geq 1$ )
  - $n$  indica l'indice dell'ultimo elemento dello heap

```
private static void heapify(Comparable S[], int n, int i) {  
    if (i > n) return;  
    heapify(S, n, 2 * i); // crea heap radicato in  $S[2*i]$   
    heapify(S, n, 2 * i + 1); // crea heap radicato in  $S[2*i+1]$   
    fixHeap(S, n, i);  
}  
// per trasformare un array S in uno heap:  
// heapify(S, S.length, 1 );
```

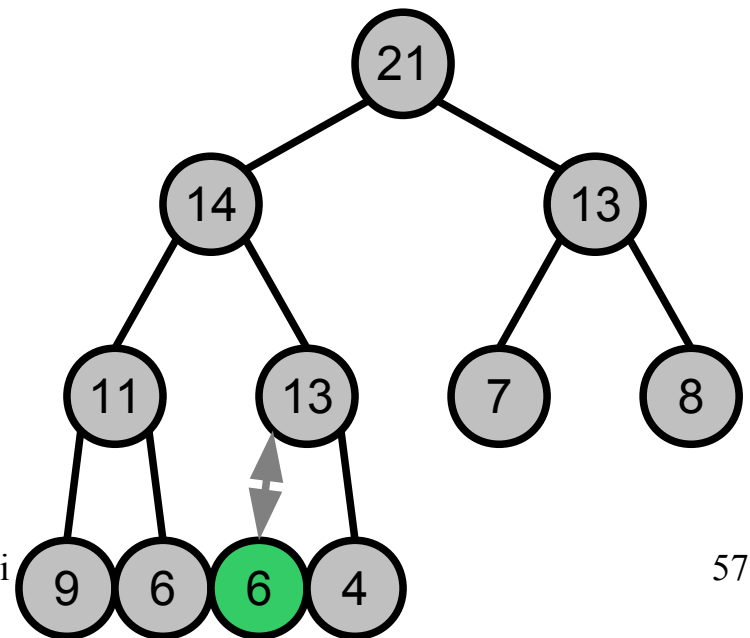
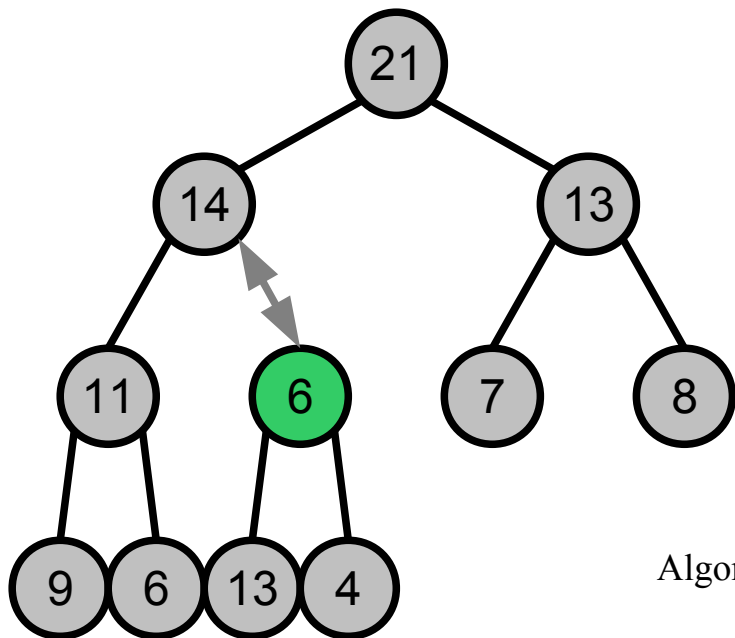
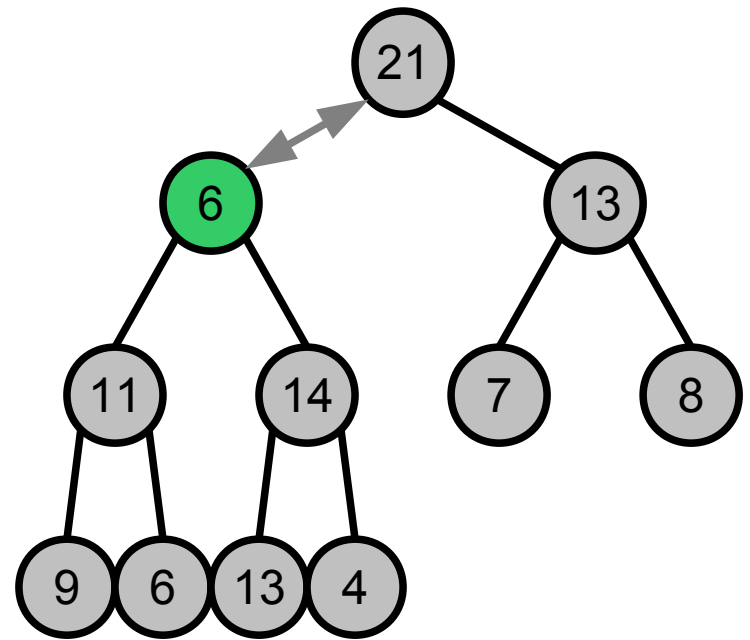
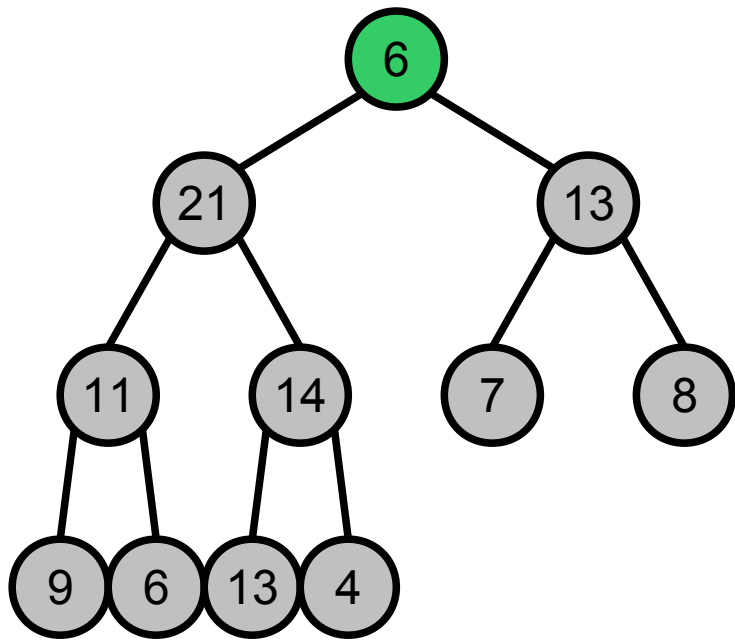


# Operazione fixHeap()

- Supponiamo di avere trasformato in max-heap i sottoalberi destro e sinistro di un nodo  $x$
- L'operazione fixHeap() trasforma in max-heap l'intero albero radicato in  $x$



# Operazione fixHeap()



# Operazione fixHeap()

- Ripristina la proprietà di ordinamento di un max-heap rispetto ad un nodo radice di indice  $i$ .
- Si confronta ricorsivamente  $S[i]$  con il massimo tra i suoi figli e si opera uno scambio ogni volta che la proprietà di ordinamento non è verificata.

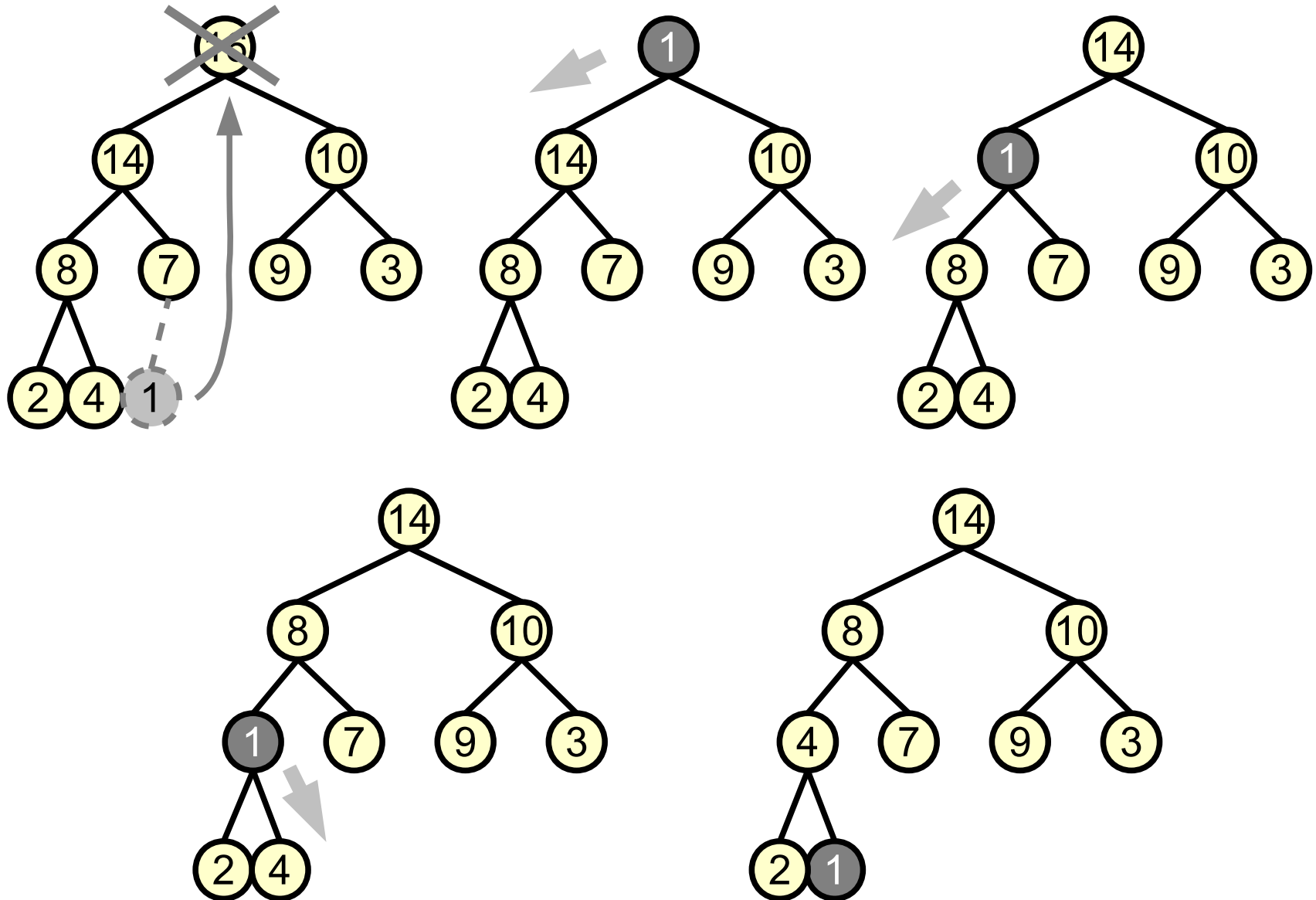
```
private static void fixHeap(Comparable S[], int c, int i) {  
    int max = 2 * i; // figlio sinistro  
    if (2 * i > c) return;  
    if (2 * i + 1 <= c && S[2 * i].compareTo(S[2 * i + 1]) < 0)  
        max = 2 * i + 1; // figlio destro  
    if (S[i].compareTo(S[max]) < 0) {  
        Comparable temp = S[max];  
        S[max] = S[i];  
        S[i] = temp;  
        fixHeap(S, c, max);  
    }  
}
```

$c$  è l'indice dell'ultimo  
elemento dello heap

# operazione deleteMax()

- Scopo: rimuove la radice (cioè il valore massimo) dallo heap, mantenendo la proprietà di max-heap
- Idea
  - al posto del vecchio valore  $A[1]$  metto il valore presente nell'ultima posizione dell'array heap
  - applico `fixHeap()` per ripristinare la proprietà di heap

# Esempio



# Costo computazionale

- **fixHeap()**
  - Nel caso pessimo, il numero di scambi è uguale alla profondità dello heap
  - Cioè  $O(\log n)$
- **heapify()**
  - $T(n) = 2T(n/2) + \log n \leq 2T(n/2) + n^{1/2}$
  - da cui  $T(n) = O(n)$  (caso (1) del Master Theorem)
- **findMax()**
  - $O(1)$
- **deleteMax()**
  - la stessa di fixHeap(), ossia  $O(\log n)$

# Heap Sort

- Idea:
  1. Costruire un max-heap a partire dal vettore  $A[]$  originale, mediante l'operazione `heapify()`
  2. Estrarre il massimo ( `findMax()` + `deleteMax()` )
    - Lo heap si contrae di un elemento
  3. Inserire il massimo in ultima posizione di  $A[]$
  4. Ripetere il punto 2. finché lo heap diventa vuoto

# Heap Sort

O(n)

O(1)

O(log n)

```
public static void heapSort(Comparable S[]) {  
    heapify(S, S.length - 1, 1);  
    for (int c = (S.length - 1); c > 0; c--) {  
        Comparable k = findMax(S);  
        deleteMax(S, c);  
        S[c] = k;  
    }  
}
```

Ricordare che gli  
elementi da ordinare  
stanno in S[1], ... S[n]

- Costo computazionale:
  - O(n) per heapify() iniziale
  - Ciascuna iterazione del ciclo 'for' costa O(log c)

- Totale:

$$T(n) = O(n) + O\left(\sum_{c=n}^1 \log c\right) = O(n \log n)$$



# Algoritmi di ordinamento: sommario

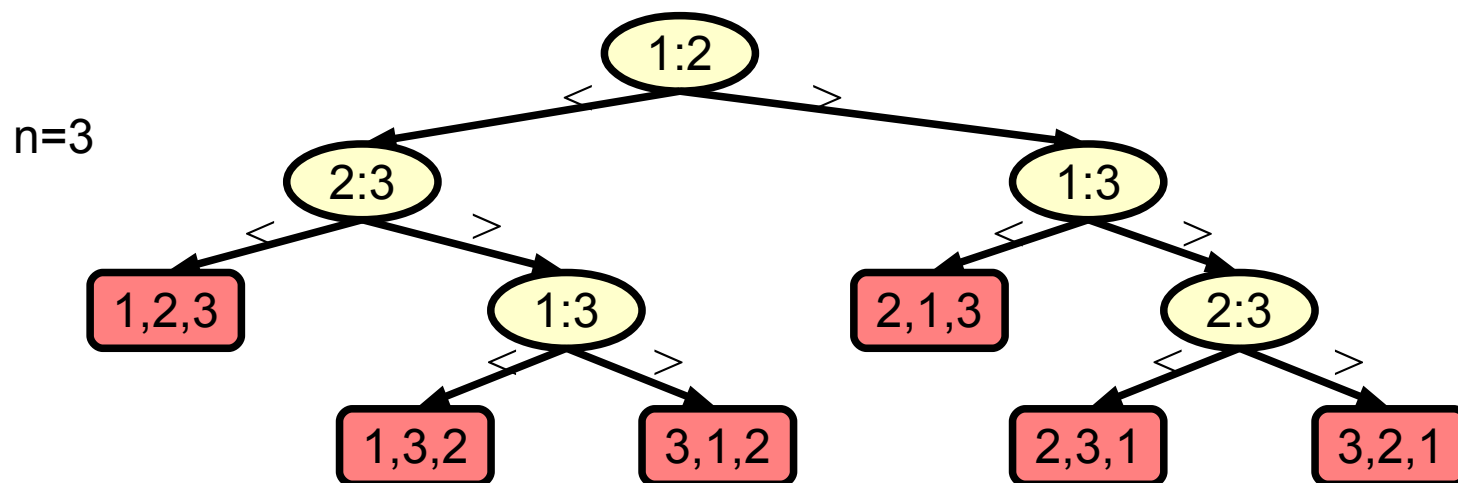
- Abbiamo visto diversi algoritmi di ordinamento:
  - **Selection Sort**: ottimo/medio/pessimo  $\Theta(n^2)$
  - **Insertion Sort**: ottimo/medio/pessimo  $\Theta(n^2)$
  - **Bubble Sort**: ottimo  $\Theta(n)$ , (medio)/pessimo  $\Theta(n^2)$
  - **Quick Sort**: ottimo  $\Theta(n \log n)$ , medio  $O(n \log n)$ , pessimo  $\Theta(n^2)$
  - **Merge Sort**: ottimo/medio/pessimo  $\Theta(n \log n)$  (non in-loco)
  - **Heap Sort**: ottimo/medio/pessimo  $O(n \log n)$
- Nota:
  - Tutti questi algoritmi sono basati su confronti
    - le decisioni sull'ordinamento vengono prese in base al confronto ( $<, =, >$ ) fra due valori
- Domanda
  - È possibile fare meglio di  $O(n \log n)$ ?

Esercizio: come modificare per avere caso ottimo  $\Theta(n)$ ?

Esercizio: perché il caso medio è  $\Theta(n^2)$ ?

# Limite inferiore alla complessità del problema dell'ordinamento

- Assunzioni
  - Consideriamo un qualunque algoritmo  $X$  basato su confronti
  - Assumiamo che tutti i valori siano distinti
- L'algoritmo  $X$ 
  - può essere rappresentato tramite un **albero di decisione**, un albero binario che rappresenta i confronti fra gli elementi



# Limite inferiore alla complessità del problema dell'ordinamento

- Idea
  - Ogni algoritmo basato su confronti può essere sempre descritto tramite un albero di decisione
  - Ogni albero di decisione può essere interpretato come un algoritmo di ordinamento
- Proprietà
  - Cammino radice-foglia in un albero di decisione:  
*sequenza di confronti eseguiti dall'algoritmo corrispondente*
  - Altezza dell'albero di decisione:  
*# confronti eseguiti dall'algoritmo corrispondente nel caso pessimo*
  - Altezza media dell'albero di decisione:  
*# confronti eseguiti dall'algoritmo corrispondente nel caso medio*

# Limite inferiore alla complessità del problema dell'ordinamento

- Lemma 1
  - Un albero di decisione per l'ordinamento di  $n$  elementi contiene almeno  $n!$  foglie
- Dimostrazione
  - Ogni foglia corrisponde ad una possibile soluzione del problema dell'ordinamento
  - Una soluzione del problema dell'ordinamento consiste in una permutazione dei valori di input
  - Ci sono  $n!$  possibili permutazioni

# Limite inferiore alla complessità del problema dell'ordinamento

- Lemma 2

- Sia  $T$  un albero binario in cui ogni nodo interno ha esattamente 2 figli e sia  $k$  il numero delle sue foglie. L'altezza dell'albero è almeno  $\log_2 k$

- Dimostrazione (per induzione strutturale)

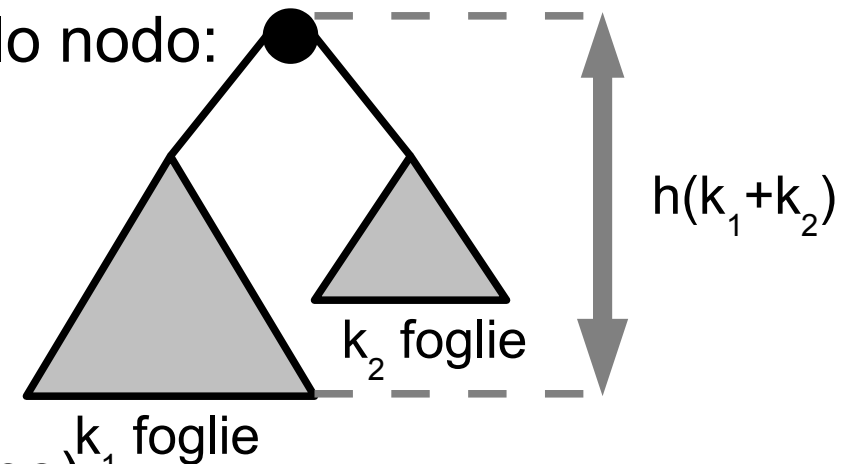
- Consideriamo un albero con un solo nodo:  
 $h(1) = 0 \geq \log_2 1 = 0$

- Passo induttivo

$$\begin{aligned} h(k_1 + k_2) &= 1 + \max\{h(k_1), h(k_2)\} \\ &\geq 1 + h(k_1) \end{aligned}$$

Supponiamo  
 $k_1 > k_2$

$$\begin{aligned} &\geq 1 + \log_2 k_1 \text{ (per induzione)} \\ &= \log_2 2 + \log_2 k_1 = \log_2 (2k_1) \geq \log_2 (k_1 + k_2) \end{aligned}$$



# Limite inferiore alla complessità del problema dell'ordinamento

- Teorema

- Il numero di confronti necessari per ordinare  $n$  elementi nel caso peggiore è  $\Omega(n \log n)$
- **Domanda:** Dimostrazione
- **Suggerimenti:**
  - Ogni algoritmo basato su confronti richiede tempo proporzionale all'altezza dell'albero di decisione
  - L'albero di decisione ha  $n!$  foglie
  - Un albero di decisione con  $n!$  foglie ha altezza  $\Omega(\log n!)$
  - Utilizzare l'approssimazione di Stirling del fattoriale:

$$n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

# Ordinare in tempo lineare

# Tecniche lineari di ordinamento

- Una considerazione
  - Il limite inferiore sull'ordinamento si applica solo agli algoritmi basati su confronti
- Altri approcci
  - Counting Sort
  - Bucket Sort
  - Radix Sort



# Counting Sort

- I valori di  $A[0..n-1]$  appartengono all'intervallo  $[0, k-1]$  (ciascun valore può comparire zero o più volte)
  - Costruisco un array  $Y[0, k-1]$ ;  $Y[i]$  conta il numero di volte in cui il valore  $i$  compare in  $A[]$
  - Ricolloco i valori così ottenuti in  $A$

```
public static void countingSort(int[] A, int k) {  
    int[] Y = new int[k];  
    int j = 0;  
    for (int i = 0; i < k; i++) Y[i] = 0;  
    for (int i = 0; i < A.length; i++) Y[A[i]]++;  
    for (int i = 0; i < k; i++) {  
        while (Y[i] > 0) {  
            A[j] = i;  
            j++;  
            Y[i]--;  
        }  
    }  
}
```

# Counting Sort: Costo

- $O(\max\{n, k\}) = O(n+k)$
- Se  $k = \Theta(n)$ , allora il costo è  $O(n)$

# “Pigeonhole Sort” (Bucket Sort)



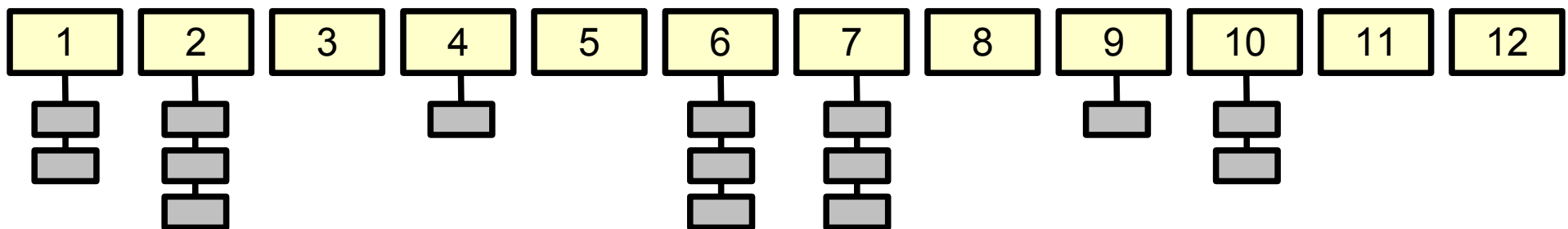
*Torre colombaia*

[http://www.prolocosalento.it/allistefelline/main.shtml?A=f\\_alliste](http://www.prolocosalento.it/allistefelline/main.shtml?A=f_alliste)

# Bucket Sort

- Bucket Sort
  - Cosa succede se i valori da ordinare non sono numeri interi, ma record associati ad una chiave?
  - Non possiamo usare counting
  - Ma possiamo usare liste concatenate

mese
nome
cognome
....



# Bucket Sort

- Ordina  $n$  record con chiavi intere in  $[1, k]$

```
Algoritmo bucketSort(array X[1..n], intero k)
  Sia Y un array di dimensione k
  for i := 1 to k do
    Y[i] := lista vuota
  endfor
  for i := 1 to n do
    Appendi X[i] alla lista Y[chiave(X[i])];
  endfor
  for i := 1 to k do
    copia ordinatamente in X gli elementi di Y[i]
  endfor
```

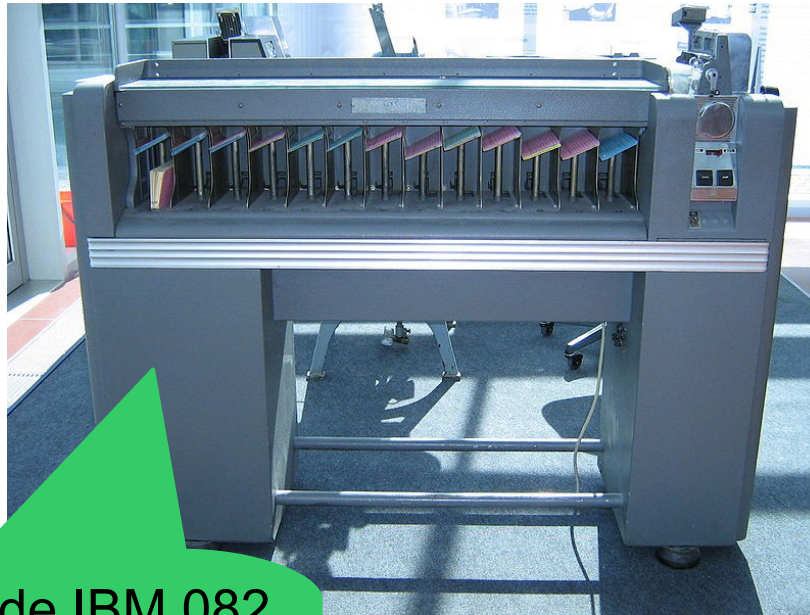
- Costo:  $O(n+k)$

# Radix Sort

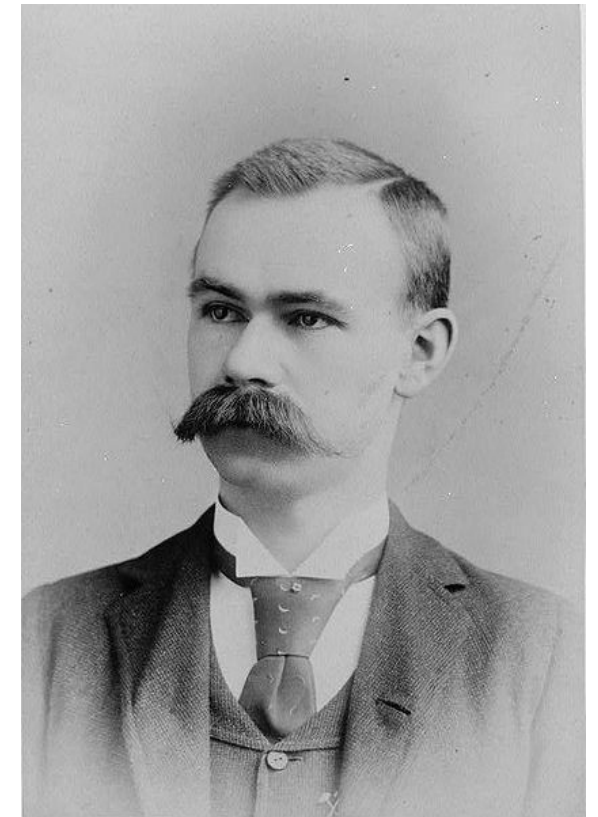
- Bucket Sort è interessante, ma a volte il valore  $k$  è troppo grande
- Esempio
  - Supponiamo di voler ordinare  $n$  numeri con 4 cifre decimali
  - Questo richiederebbe  $n+10000$  operazioni; se  $n \log n < n+10000$ , questo non sarebbe conveniente
- Idea
  - Ogni cifra decimale è un candidato ideale per Bucket Sort
  - Se Bucket Sort è stabile, possiamo ordinare a partire dalle cifre meno significative

# Radix Sort

- Le origini dell'algoritmo risalgono al 1887 (Herman Hollerith e le macchine tabulatrici)



Ordinatrice di schede IBM 082  
(13 slots, ogni scheda ha 12  
righe di fori + 1 slot per  
schede scartate)



Herman Hollerith (1860—1929)  
[http://en.wikipedia.org/wiki/Herman\\_Hollerith](http://en.wikipedia.org/wiki/Herman_Hollerith)

# Radix Sort

- Idea:
  - Prima ordino in base alla cifra delle unità
  - Poi ordino in base alla cifra delle decine
  - Poi ordino in base alla cifra delle centinaia
  - ...
- Importante: ad ogni passo è indispensabile usare un algoritmo di ordinamento **stabile**



# Esempio

Array di partenza

1204	7132	2001	0909	8192	1351	0019
------	------	------	------	------	------	------



0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

*Io  
passaggio*

*10  
cifre  
⇓  
10  
liste*

2001

7132

1204

0909

1351

8192

0019

2001	1351	7132	8192	1204	0909	0019
------	------	------	------	------	------	------

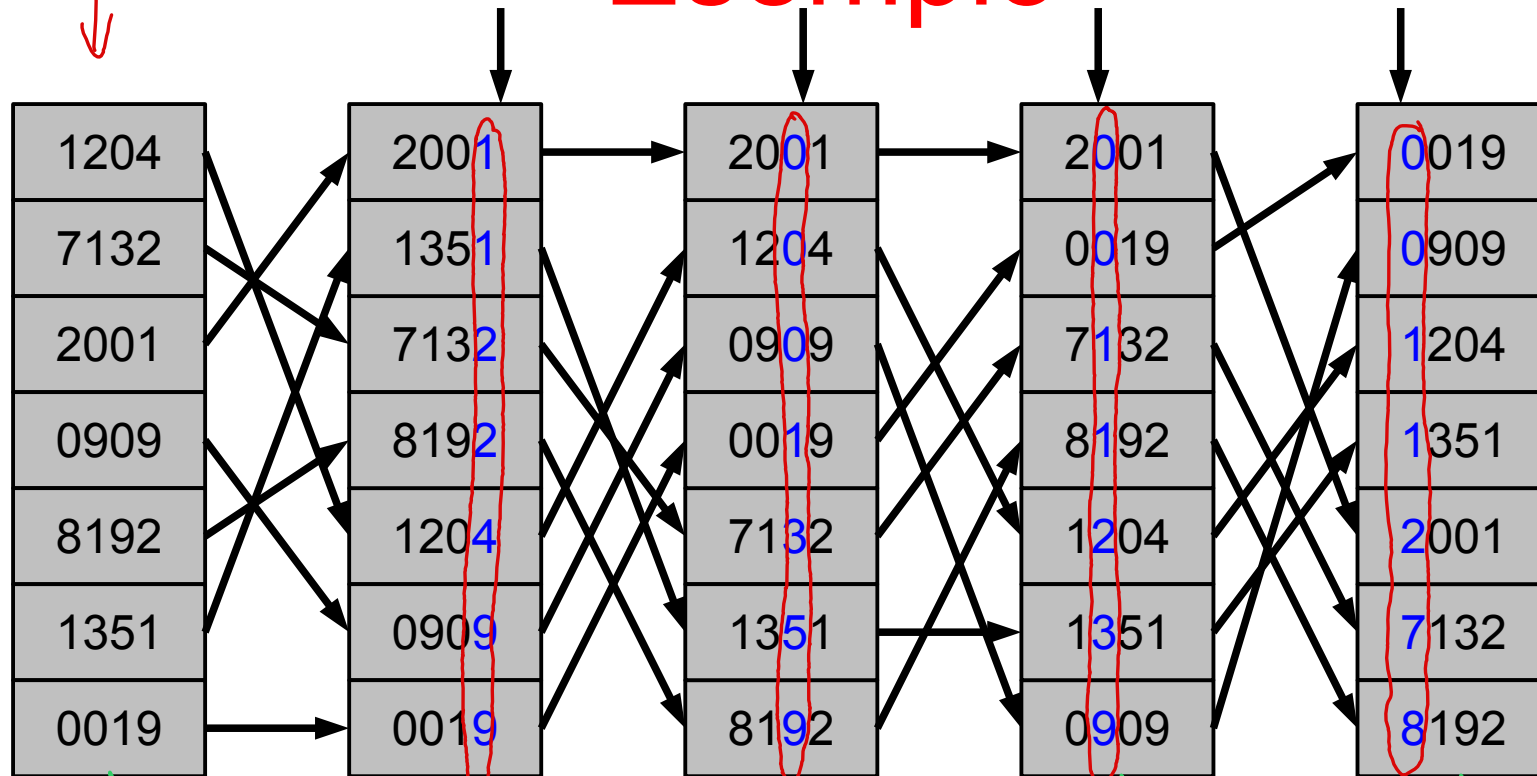


Array ordinato **in base alla prima cifra a destra** (unità)

input  
↓

I passaggio II passaggio III passaggio IV passaggio

# Esempio



Situazione iniziale

Elementi ordinati sulla prima cifra

Elementi ordinati sulla seconda cifra

Elementi ordinati sulla terza cifra

Elementi ordinati sulla quarta cifra

units

decine

centinaia

migliaia

# Radix Sort

- Assume che gli elementi dell'array A abbiano tutti valore nell'intervallo  $[0, k-1]$
- L'ordinamento avviene applicando l'algoritmo Bucket Sort sulle cifre che compongono la rappresentazione in base  $b$  degli elementi di A

```
public static void radixSort(int[] A, int k, int b) {  
    int t = 0;  
    while (t <= Math.ceil(Math.log(k) / Math.log(b))) {  
        sortByDigit(A, b, t);  
        t++;  
    }  
}
```

Ordinamento (stabile)  
rispetto alla cifra  $t$  ( $t=0$  è  
quella meno significativa)

Numero di cifre in base  
 $b$  che compongono  
l'intero  $k$

$k$  →  $T_{chiam}$   
 $b$  →  $T_{base}$  scelto  
↓  
quanto  
lungo  
è array  
delle liste

# sortByDigit(A, b, t)

- Una versione specializzata di Bucket Sort per ordinare numeri interi in base alla t-esima cifra (da sinistra) in base b

```
public static void sortByDigit(int[] A, int b, int t) {  
    List[] Y = new List[b];  
    int temp, c, j;  
    for (int i = 0; i < b; i++) Y[i] = new LinkedList();  
    for (int i = 0; i < A.length; i++) {  
        {temp = A[i] % ((int) (Math.pow(b, t + 1)));  
        {c = (int) Math.floor(temp / (Math.pow(b, t)));  
        Y[c].add(new Integer(A[i]));  
        }  
    }  
    j=0;  
    for (int i = 0; i < b; i++) {  
        while (Y[i].size() > 0) {  
            A[j] = ((Integer) Y[i].get(0)).intValue();  
            j++;  
        }  
    }  
}
```

{ calcolare la  
cifra  
significativa

↳ cifra significativa per questa esecuzione

# Radix Sort

- Teorema

- Dati  $n$  numeri di  $d$  cifre, dove ogni cifra può avere  $b$  valori distinti, Radix Sort ordina correttamente i numeri in tempo

→  $O(\underline{d}(\underline{n}+\underline{b}))$        $\begin{matrix} n & \text{dimensione input} \\ d & \text{possibili cifre} \end{matrix}$ ,  $b$  base (customizzata) (nel esempio  $d$  era 4 cifre)

- Dimostrazione (correttezza):
  - Per induzione: dopo  $i$  chiamate a `sortByDigit`, i numeri sono ordinati in base alle prime  $i$  cifre meno significative.
- Dimostrazione (complessità):
  - $d$  chiamate a `sortByDigit`, ogni chiamata ha costo  $O(n+b)$

# Radix Sort

- Teorema

- Usando come base (numero di cifre) un valore  $b = \Theta(n)$ , l'algoritmo Radix Sort ordina  $n$  numeri interi in  $[0, k-1]$  in tempo

$$O\left(n\left(1 + \frac{\log k}{\log n}\right)\right)$$

- **Domanda:** Dimostrare
- Esempio:
  - 1.000.000 di numeri a 32 bit, base  $b = 2^{16}$ , due passate in tempo lineare sono sufficienti
  - Attenzione: memoria aggiuntiva  $O(b+n)$

# Ordinamento—Riassunto

Algoritmo	Stabile?	In loco?	Caso Ottimo	Caso Pessimo	Caso Medio
Insertion Sort	Si	Si	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
Selection Sort	No	Si	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
Merge Sort	Si	No	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n \log n)$
Quick Sort	No	Si	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n^2)$	$O(n \log n)$
Heap Sort	No	Si	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$
Counting Sort	N.A.	No	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n+k)$
Bucket Sort	Si	No	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n+k)$
Radix Sort	Si	No	$O(d(n+b))$	$O(d(n+b))$	$O(d(n+b))$

- N.A. = non si applica

Counting sort si applica  
quando ho solo la chiave e non  
informazioni aggiuntive.

# Ordinamento—Riassunto

- Insertion Sort / Selection Sort
  - $\Theta(n^2)$ , stabile (solo insertion), in loco, iterativo.
- Merge Sort
  - $\Theta(n \log n)$ , stabile, richiede  $O(n)$  spazio aggiuntivo, ricorsivo (richiede  $O(\log n)$  spazio nello stack).
- Heap Sort
  - $O(n \log n)$ , non stabile, sul posto, iterativo.
- Quick Sort
  - $\Theta(n \log n)$  in media,  $\Theta(n^2)$  nel caso peggiore, non stabile, ricorsivo (richiede  $O(\log n)$  spazio nello stack).



# Ordinamento—Riassunto

- **Counting Sort**
  - $O(n+k)$ , richiede  $O(k)$  memoria aggiuntiva, iterativo. Conveniente quando  $k=O(n)$
- **Bucket Sort**
  - $O(n+k)$ , stabile, richiede  $O(n+k)$  memoria aggiuntiva, iterativo. Conveniente quando  $k=O(n)$
- **Radix Sort**
  - $O(d(n+b))$ , richiede  $O(n+b)$  memoria aggiuntiva. Conveniente quando  $b=O(n)$ .

# Ordinamento—Conclusioni

- Divide-et-impera
  - Merge Sort: “divide” semplice, “combina” complesso
  - Quick Sort: “divide” complesso, “combina” nullo
- Utilizzo di strutture dati efficienti
  - Heap Sort basato su Heap
- Randomizzazione
  - La tecnica di randomizzazione ci permette di “evitare” il caso pessimo
- Dipendenza dal modello
  - Cambiando l'insieme di assunzioni, è possibile ottenere algoritmi più efficienti