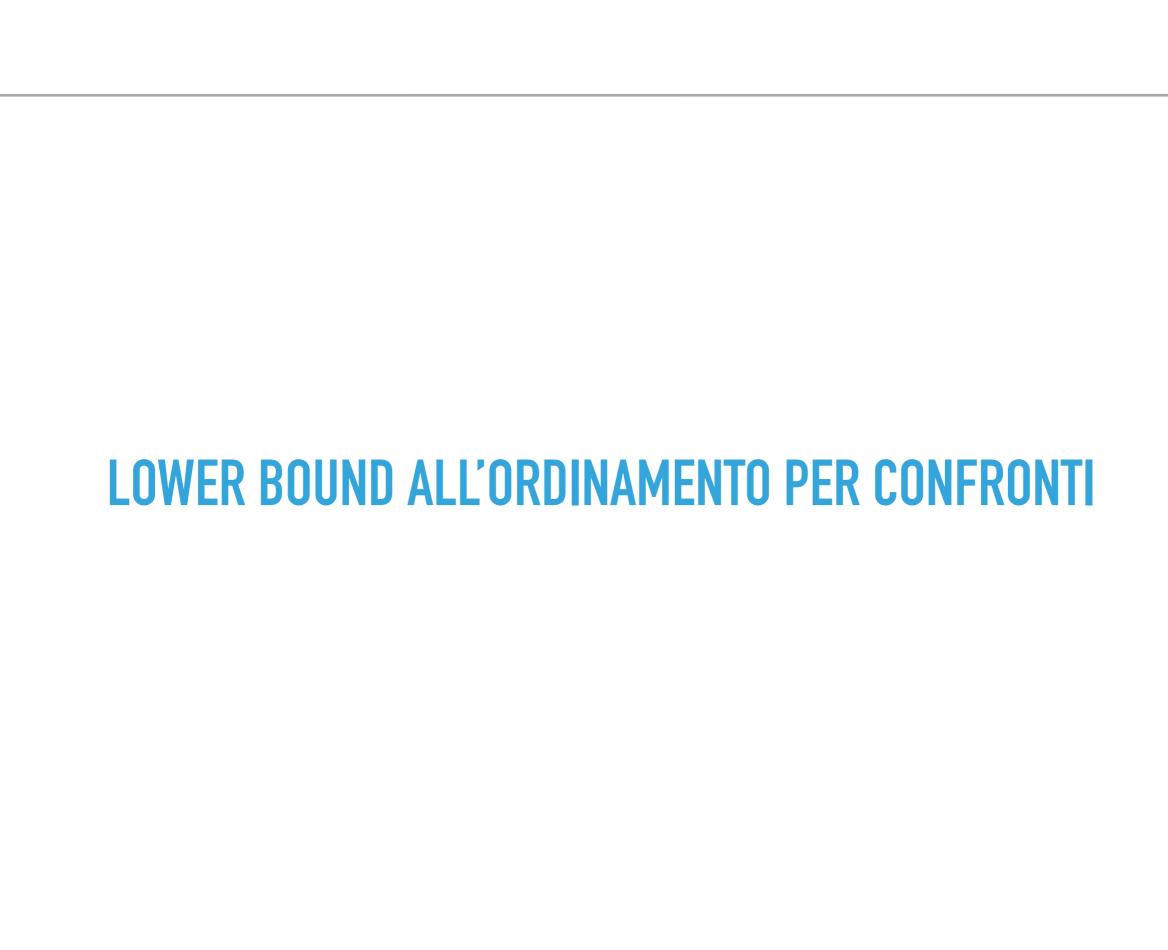
LOWER BOUND DELL'ORDINAMENTO PER CONFRONTI ORDINAMENTO IN TEMPO LINEARE COUNTING SORT RADIX SORT

# ALGORITMI E STRUTTURE DATI

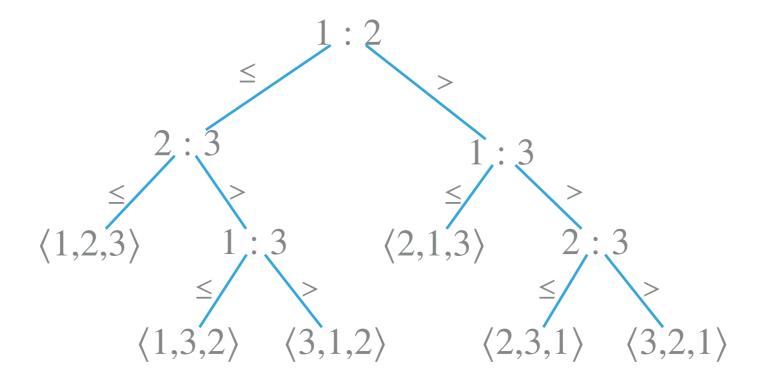


#### LIMITI DELL'ORDINAMENTO

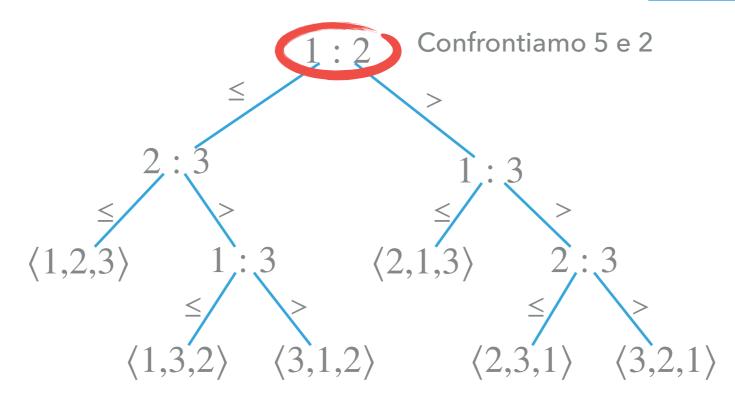
- Sia mergesort che heapsort richiedono tempo  $O(n \log n)$
- Sappiamo di non poter andare al di sotto del tempo lineare: dobbiamo almeno leggere l'input
- Possiamo migliorare e avere, per esempio, un algoritmo di ordinamento che richiede tempo lineare?
- Mostriamo che gli algoritmi di ordinamento che usano la comparazione sono in  $\Omega(n \log n)$

- lacksquare Dato un array A di n elementi
- Consideriamo un albero binario in cui ogni nodo interno ha associata una comparazione i:j, che indica che compariamo l'elemento i-esimo con l'elemento j-esimo
- Ci spostiamo a sinistra se  $A[i] \le A[j]$  e a destra se A[i] > A[j]
- Ogni foglia è una permutazione  $\pi$  di 0...n-1, gli indici di A

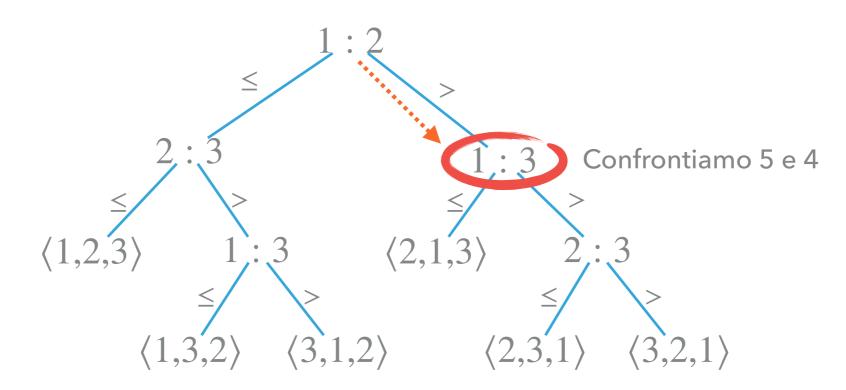
5 2 4

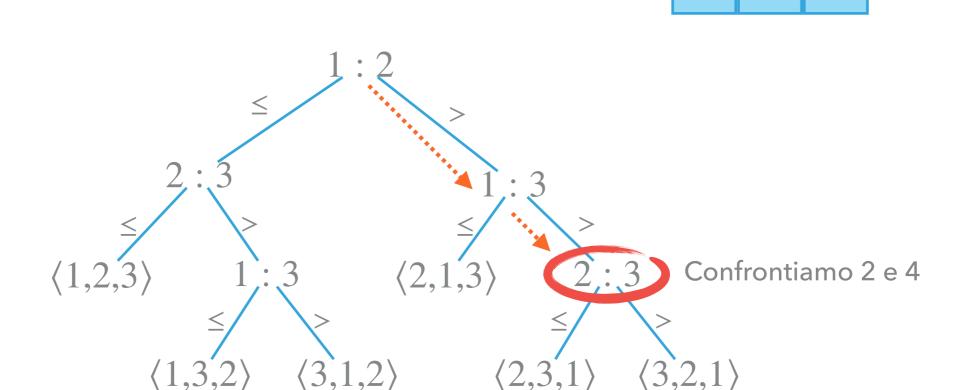


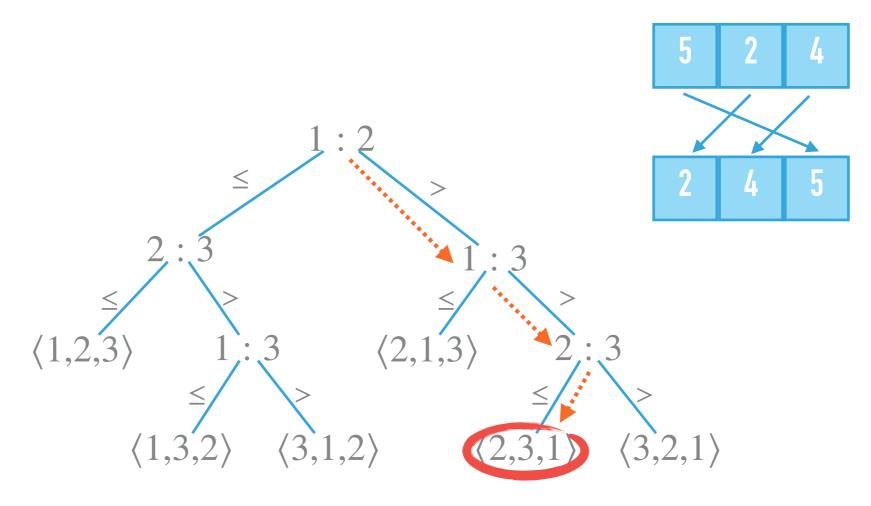
5 2 4



5 2 4







Permutazione da applicare all'array

- Dato un qualsiasi algoritmo di ordinamento che usa la comparazione di elementi dell'array per compiere le scelte, possiamo rappresentarlo come un albero di decisione
- Algoritmi diversi corrispondono ad alberi diversi
- Dato un array in input la sua esecuzione individuerà un percorso dalla radice ad una delle permutazioni nelle foglie

- Come conseguenza ogni permutazione deve essere presente nelle foglie!
- Le permutazioni di n elementi sono n!
- ▶ Quale è l'altezza minima h di un albero con  $\ell \ge n!$  foglie?
- Questa altezza minima ci indica il numero di comparazioni minimo nel caso peggiore che siamo costretti a fare in un algoritmo di ordinamento basato sulla comparazione

- Nicordiamo che un albero di profondità h ha al più  $2^h$  foglie
- Ne segue  $n! \le \ell \le 2^h$
- ▶ Prendiamo il logaritmo:  $h \ge \log_2(n!)$
- Mostriamo ora che  $\log_2(n!)$  è  $\Theta(n \log n)$

Per approssimazione di Stirling:

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \left(1 + \Theta\left(\frac{1}{n}\right)\right)$$

Prendendo il logaritmo dell'approssimazione passiamo da prodotti a somme:

$$\log_2 \sqrt{2\pi n} + \log_2 n^n + \log_2 e^{-n} + \log_2 (1 + \Theta(n^{-1}))$$

Il termine che domina asintoticamente è  $\log_2 n^n = n \log_2 n$ , quindi  $\log n! = \Theta(n \log n)$ 

- Abbiamo quindi che  $h = \Omega(n \log n)$ (non usiamo  $\Theta(n \log n)$  perché  $h \ge \dim \log_2 n!$ )
- ▶ **Teorema**. Ogni algoritmo di ordinamento basato sulla comparazione richiede almeno  $\Omega(n\log n)$  comparazioni nel caso peggiore
- Come conseguenza sia heapsort che mergesort sono ottimali tra gli algoritmi di ordinamento basati sulla comparazione

# ORDINAMENTO LINEARE

#### ORDINARE SENZA COMPARARE

- Abbiamo visto che ogni algoritmo di ordinamento bastato sulla comparazione richiede tempo  $\Omega(n\log n)$
- Il punto chiave è "basato sulla comparazione"
- Possiamo scrivere algoritmo di ordinamento che non comparano gli elementi tra di loro
- Questi algoritmi non sono totalmente generici, ma richiedono delle assunzioni aggiuntive

#### ORDINARE SENZA COMPARARE

- Che tipo di assunzioni sono?
  - Sappiamo esattamente il range degli numeri da ordinare, [0,k-1] e k=O(n). Counting sort
  - Sappiamo il numero di cifre necessarie a rappresentare i numeri da ordinare. Radix sort
  - I numeri da ordinare sono estratti da una distribuzione uniforme. Bucket sort

# **COUNTING SORT**

#### **COUNTING SORT**

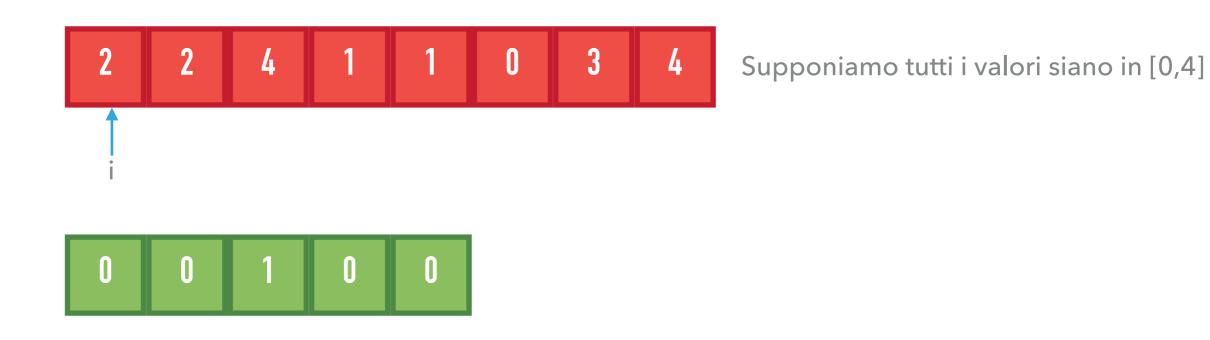
- Se sappiamo quali sono i valori possibili da ordinare, possiamo contare per ogni valori quanti sono quelli più piccoli e quindi stabilire la posizione finale
- Se, per esempio abbiamo i numeri da 0 a 10 e sappiamo che ci sono 5 numeri più piccoli di 7, sappiamo che se incontriamo 7 dovremo metterlo in sesta posizione
- Questo non richiede di confrontare direttamente i numeri

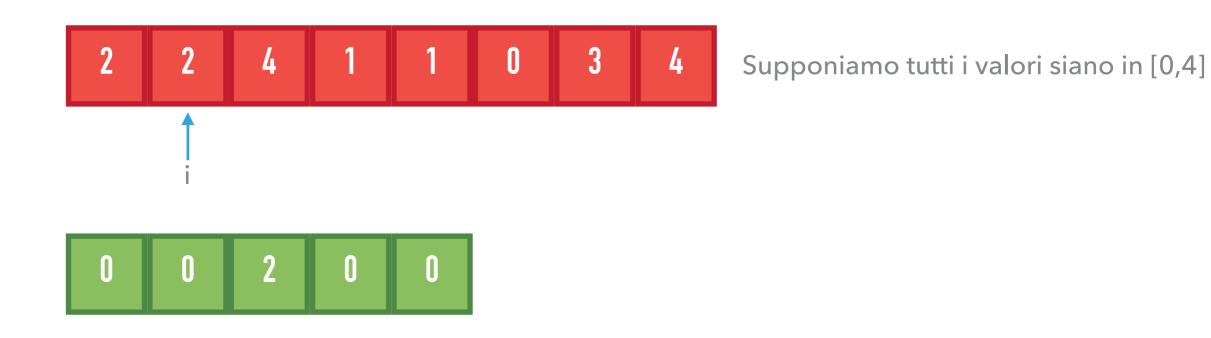


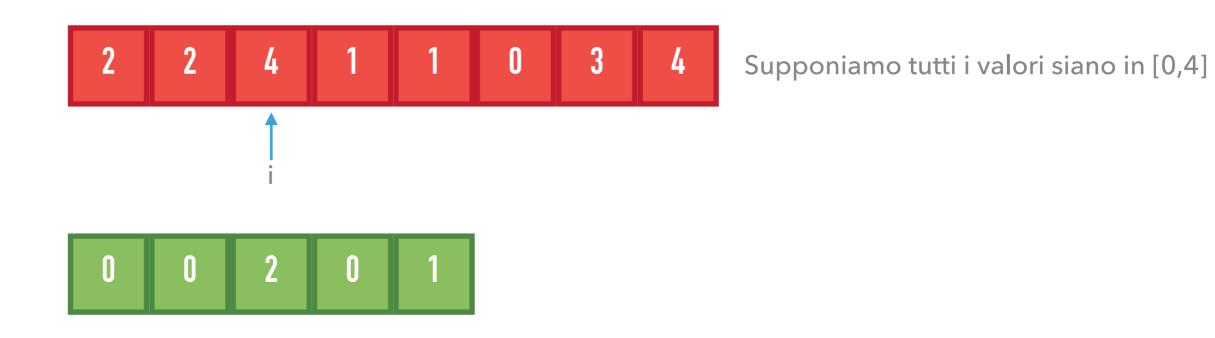
Supponiamo tutti i valori siano in [0,4]

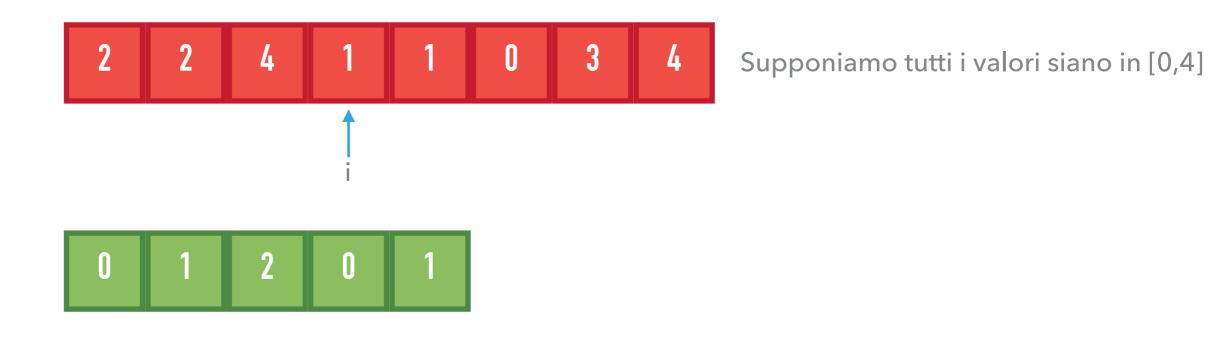


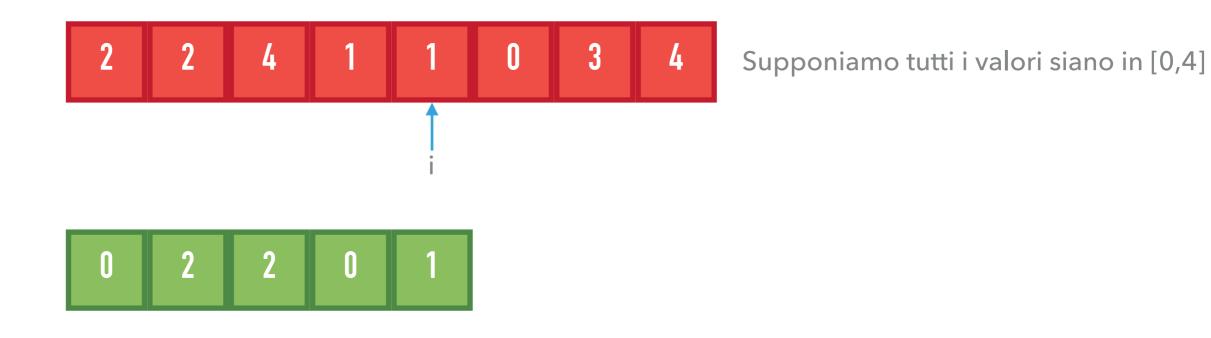
Allochiamo un array di k=5 elementi

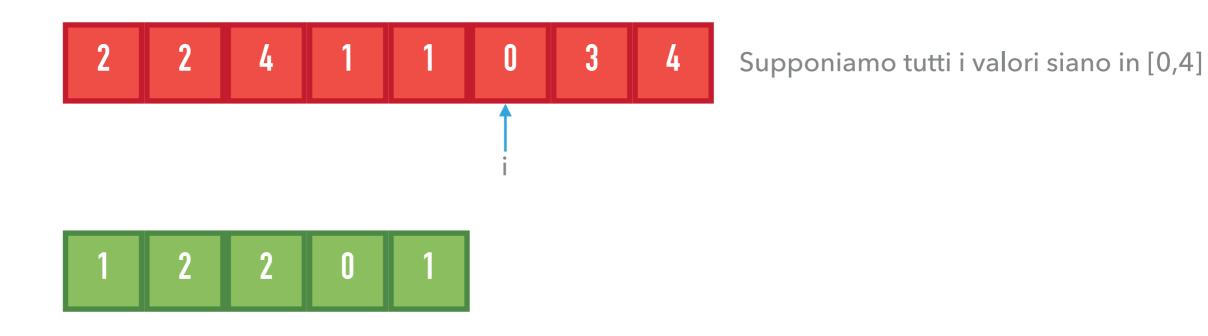


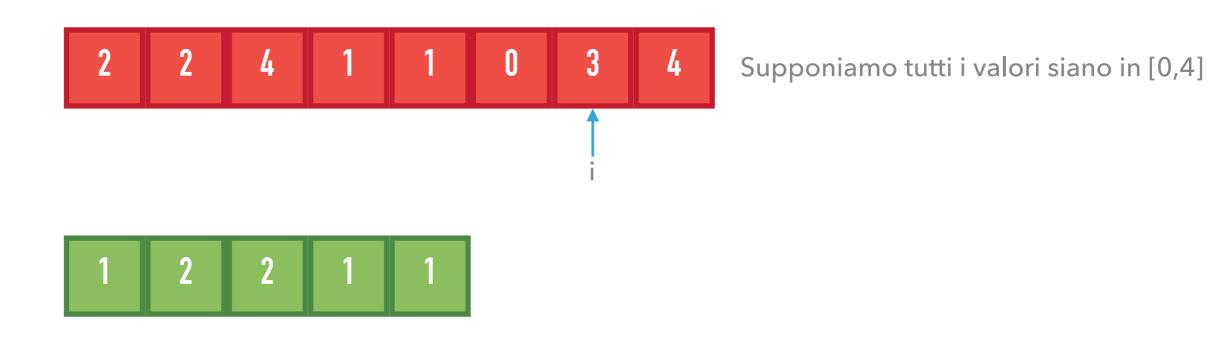


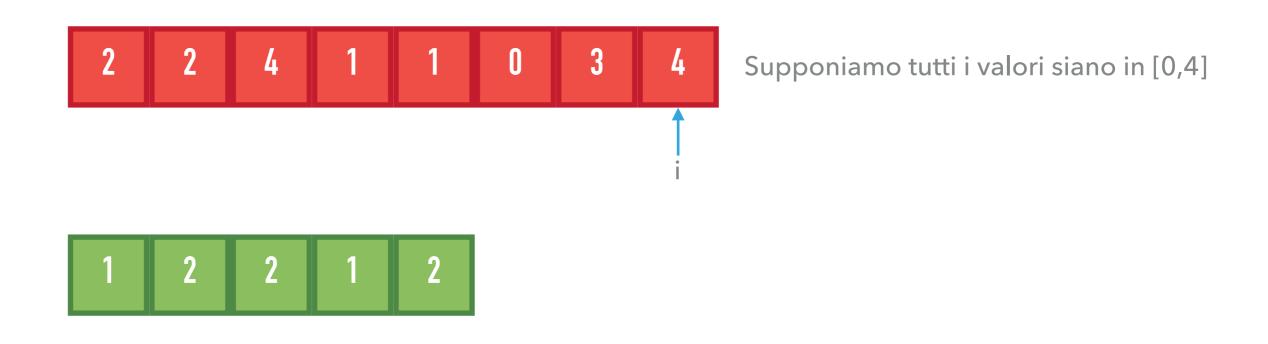










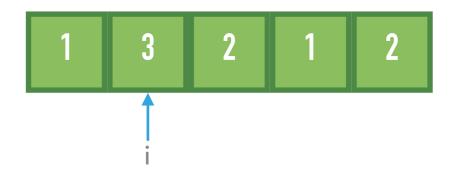


Ora abbiamo a disposizione per ogni valore in [0,k] il numero di occorrenze

Vogliamo contare per ogni valore il numero di elementi **minori o uguali** a quel valore che sono presenti nell'array di partenza



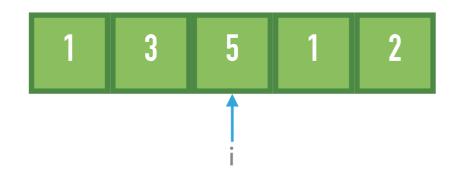
Supponiamo tutti i valori siano in [0,4]



$$B[i] = B[i] + B[i-1]$$



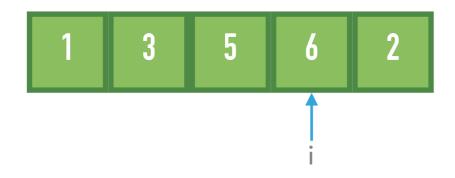
Supponiamo tutti i valori siano in [0,4]



$$B[i] = B[i] + B[i-1]$$



Supponiamo tutti i valori siano in [0,4]



$$B[i] = B[i] + B[i-1]$$



Supponiamo tutti i valori siano in [0,4]



$$B[i] = B[i] + B[i-1]$$

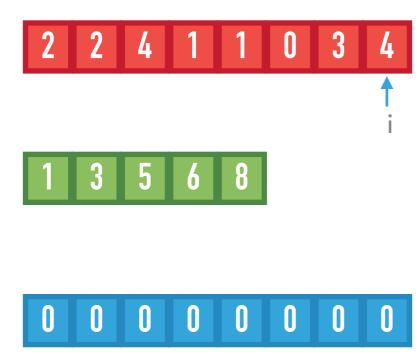
Ora abbiamo in B[i] l'ultima posizione in cui il valore "i" deve apparire





RICHIEDE UNA SPIEGAZIONE

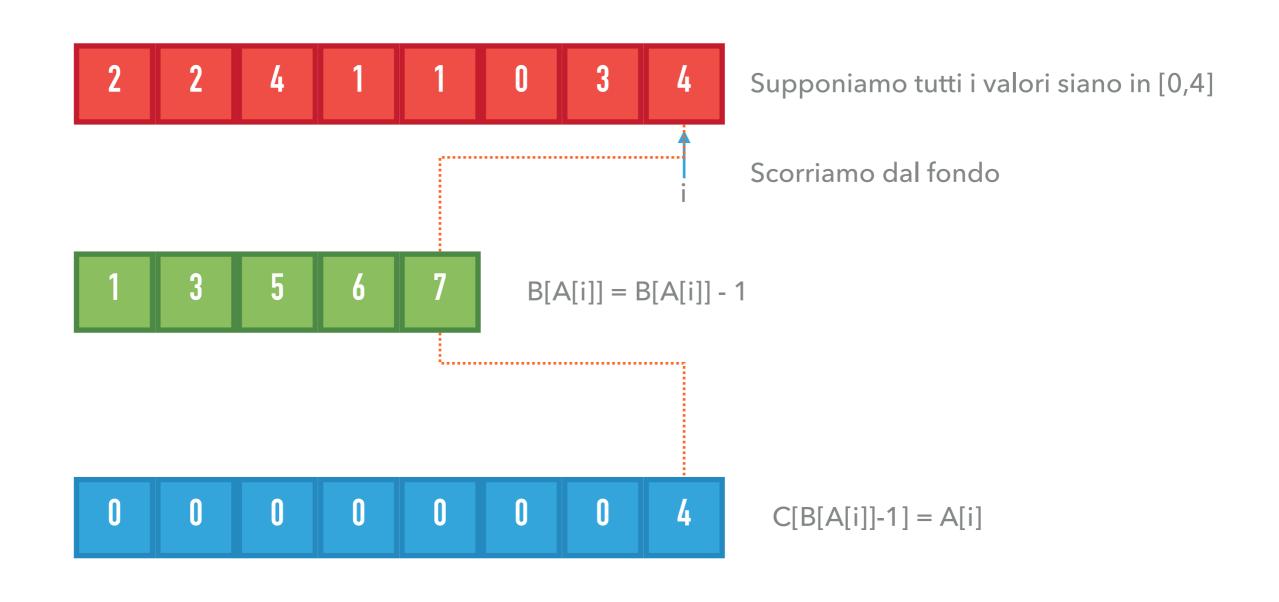
C[B[A[i]]-1] = A[i]

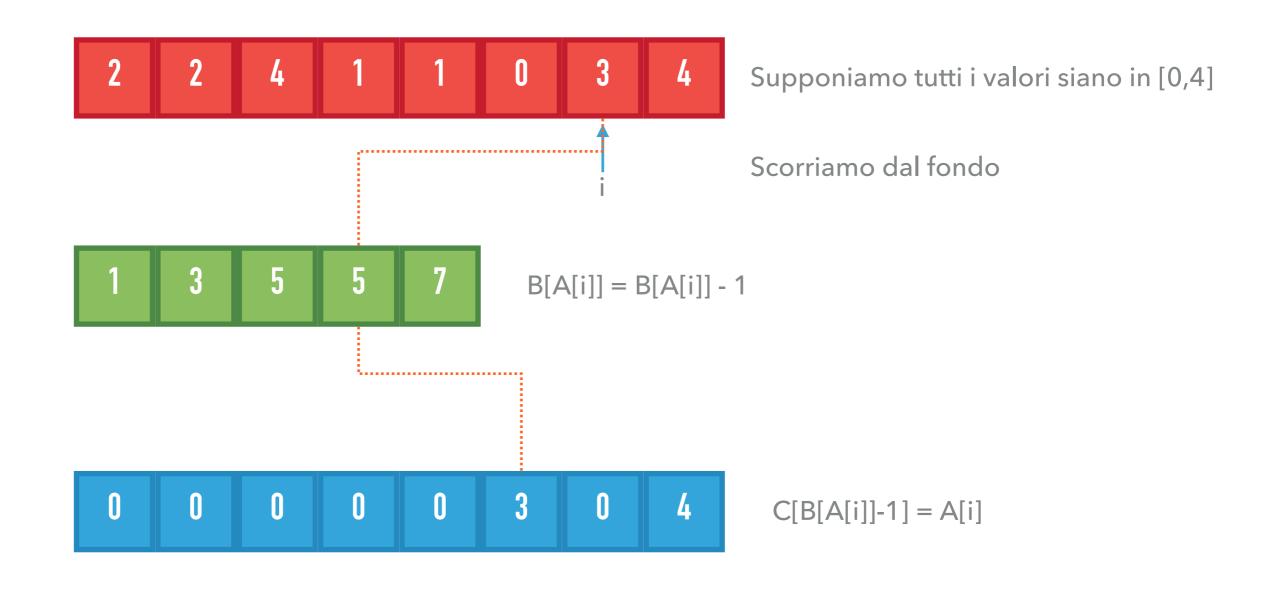


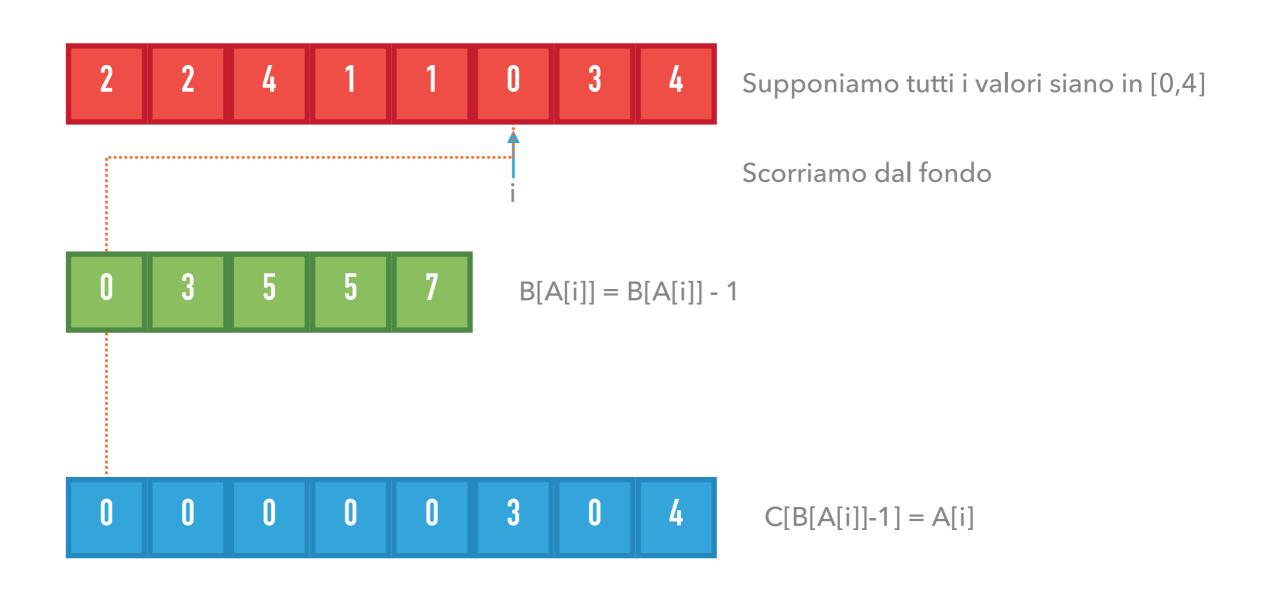
#### Elemento da ordinare

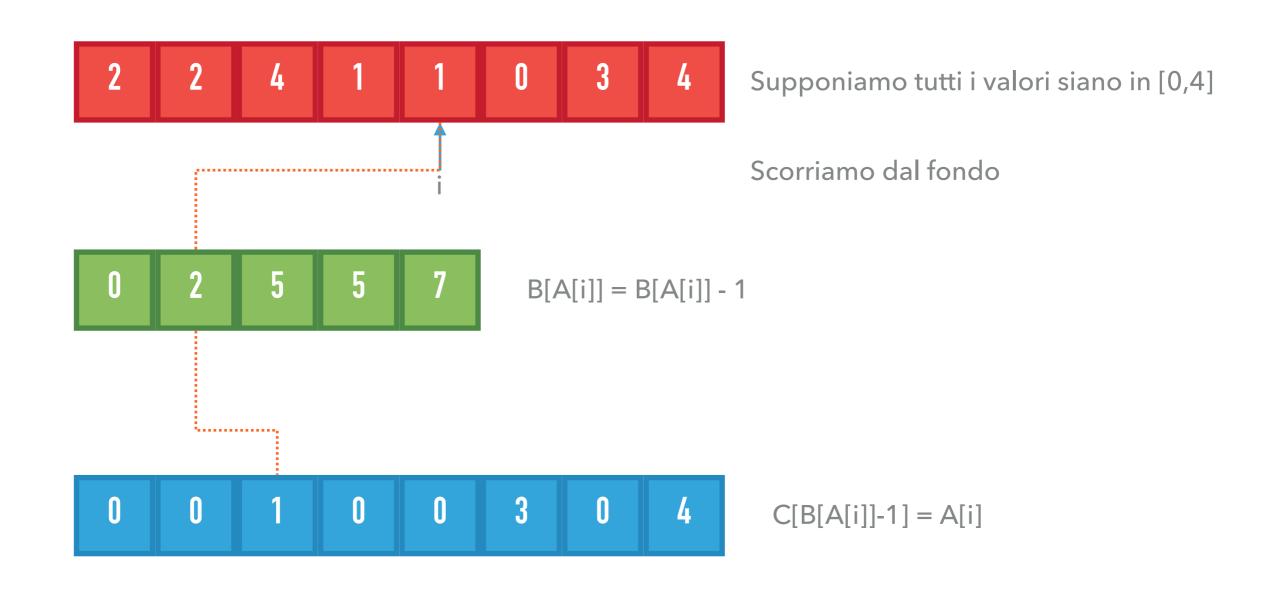


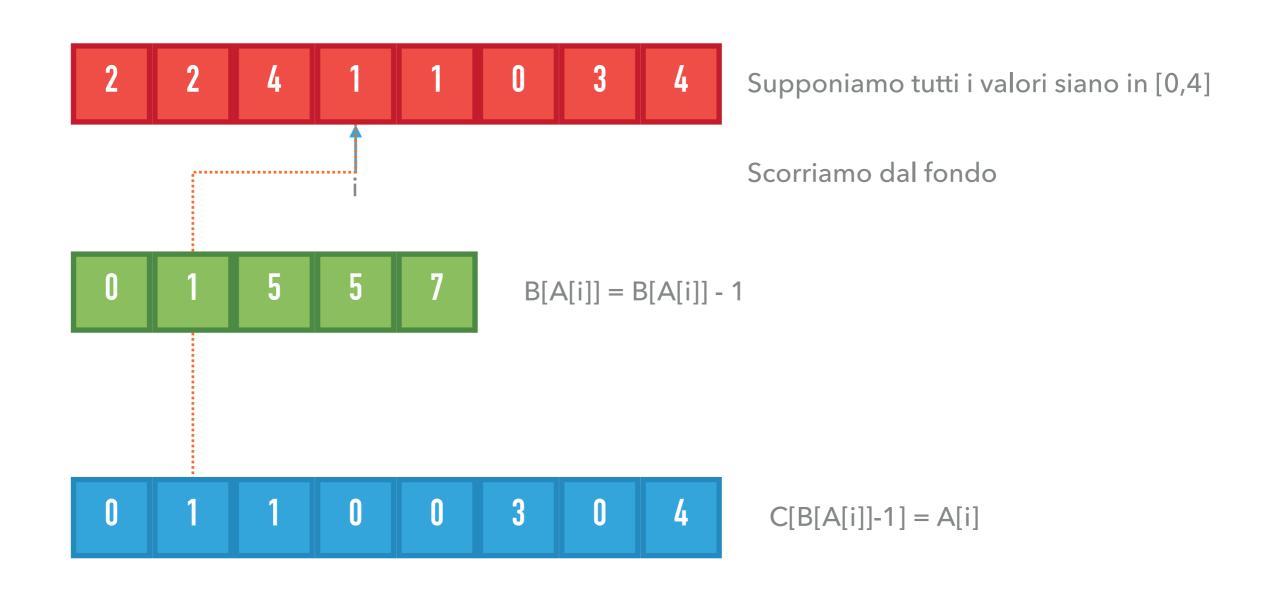
Posizione in cui mettere l'elemento (indicizzata dall'elemento stesso)

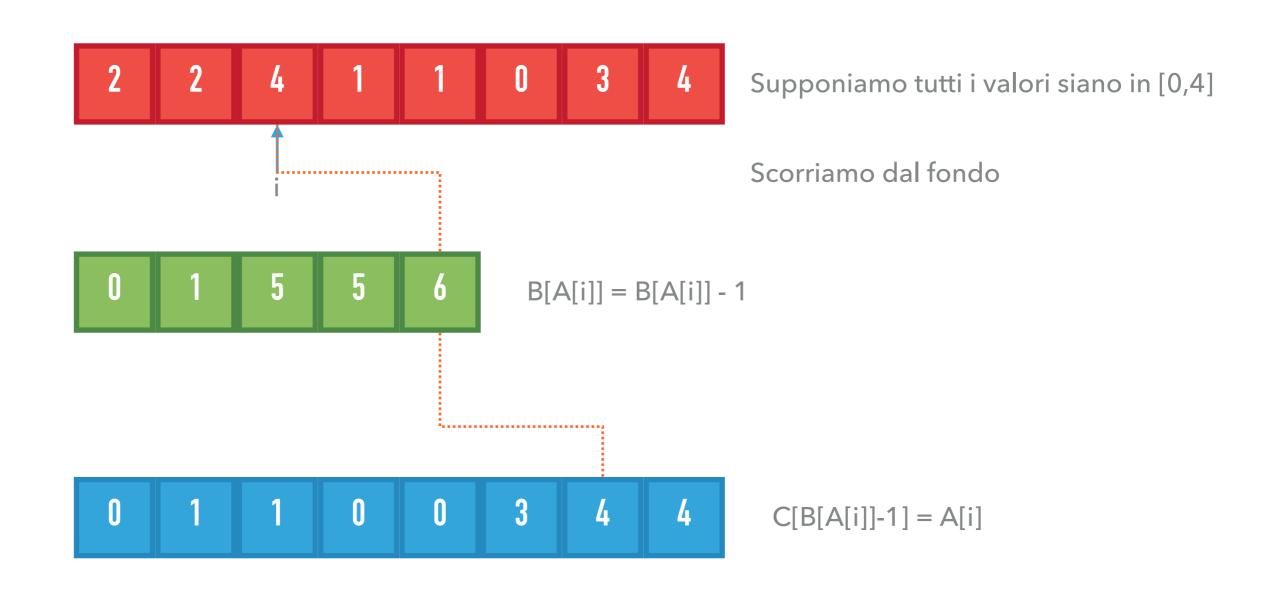


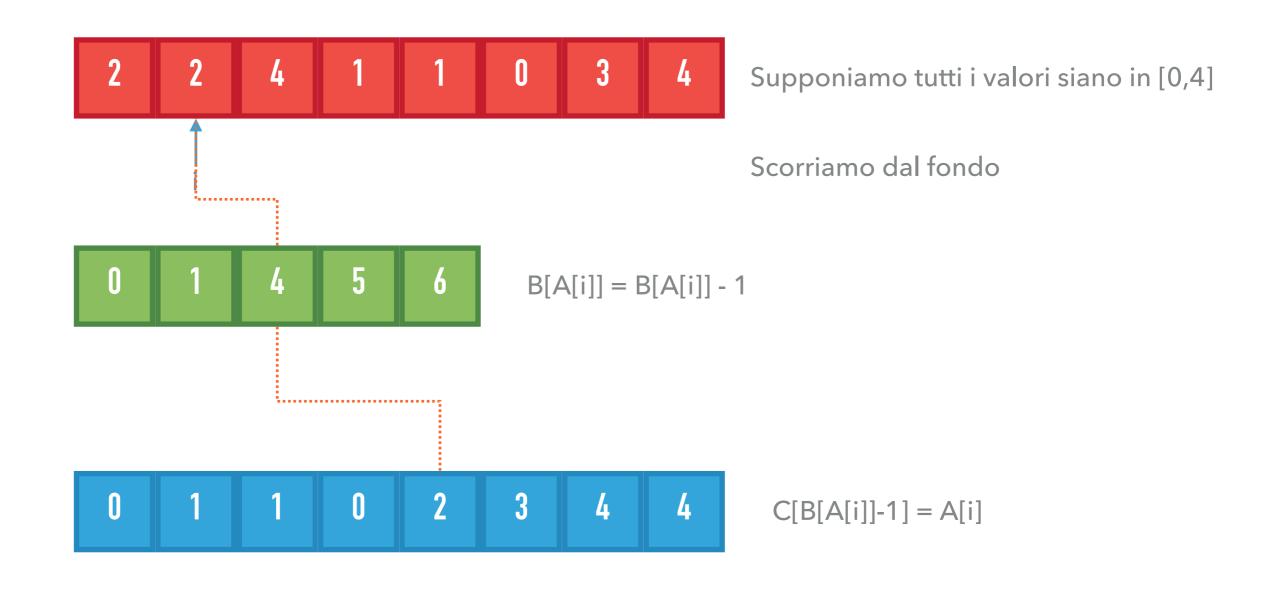


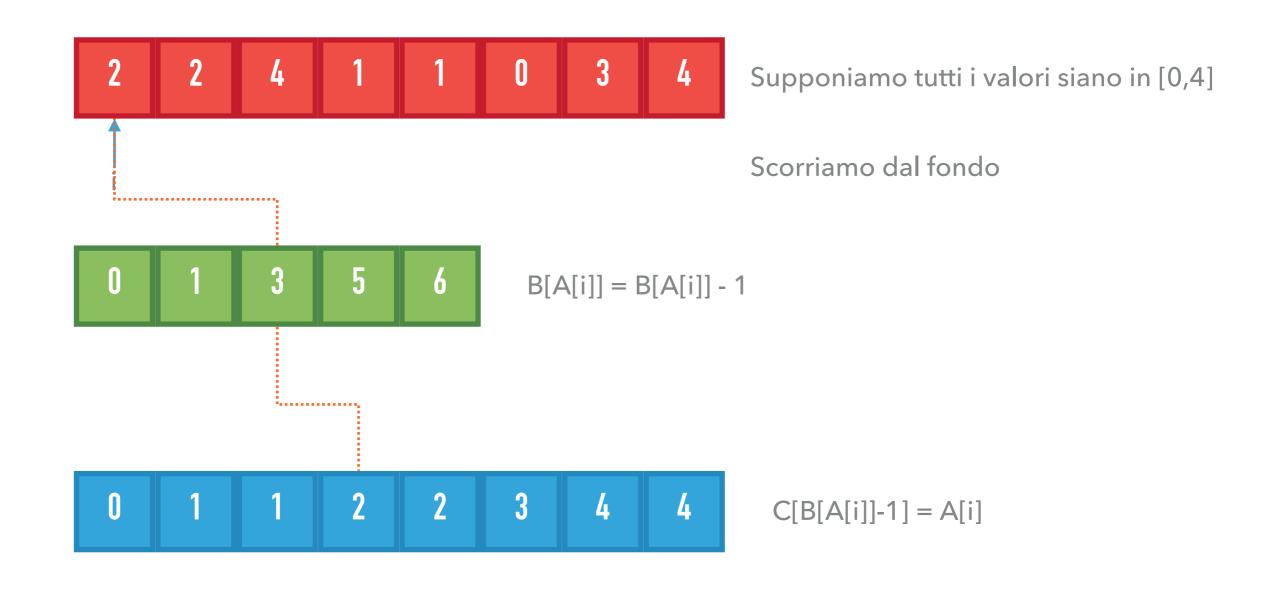












#### **COUNTING SORT: PSEUDOCODICE**

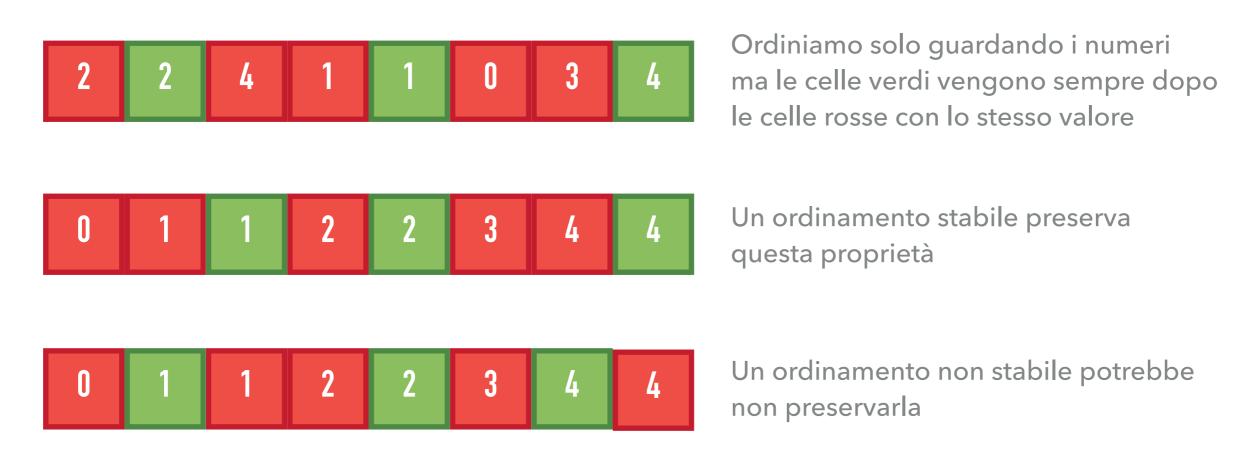
```
Argomenti: A (array), k (valore massimo)
B = array di k elementi inizialmente zero
C = array di len(A) elementi
for i in range(0, len(A))
    B[A[i]] = B[A[i]] + 1 # incrementa il numero di valori A[i] trovati
for i in range(1,k)
    B[i] = B[i] + B[i-1] # in modo da avere in B[i] il numero di elementi ≤ i
for i in range(len(A), -1, -1) # contiamo dalla fine all'inizio
    C[B[A[i]]-1] = A[i] # trasferiamo A[i] nella sua posizione in C
    B[A[i]] = B[A[i]] - 1
return C
```

# **COUNTING SORT: COMPLESSITÀ**

- Questa volta la complessità è funzione di **due** parametri: n (la dimensione dell'array) e k (il numero di valori distinti)
- Due cicli for che sono lunghi *n* cicli
- Un ciclo for che è lungo k-1 cicli
- Risultato:  $\Theta(n + k)$
- Se abbiamo che k = O(n) otteniamo che l'algoritmo richiede tempo  $\Theta(n)$

#### ORDINAMENTO STABILE

- Possiamo fare una distinzione aggiuntiva tra ordinamenti stabili e non stabili
- Un ordinamento stabile preserva l'ordine relativo di elementi con lo stesso valore



#### ORDINAMENTO STABILE

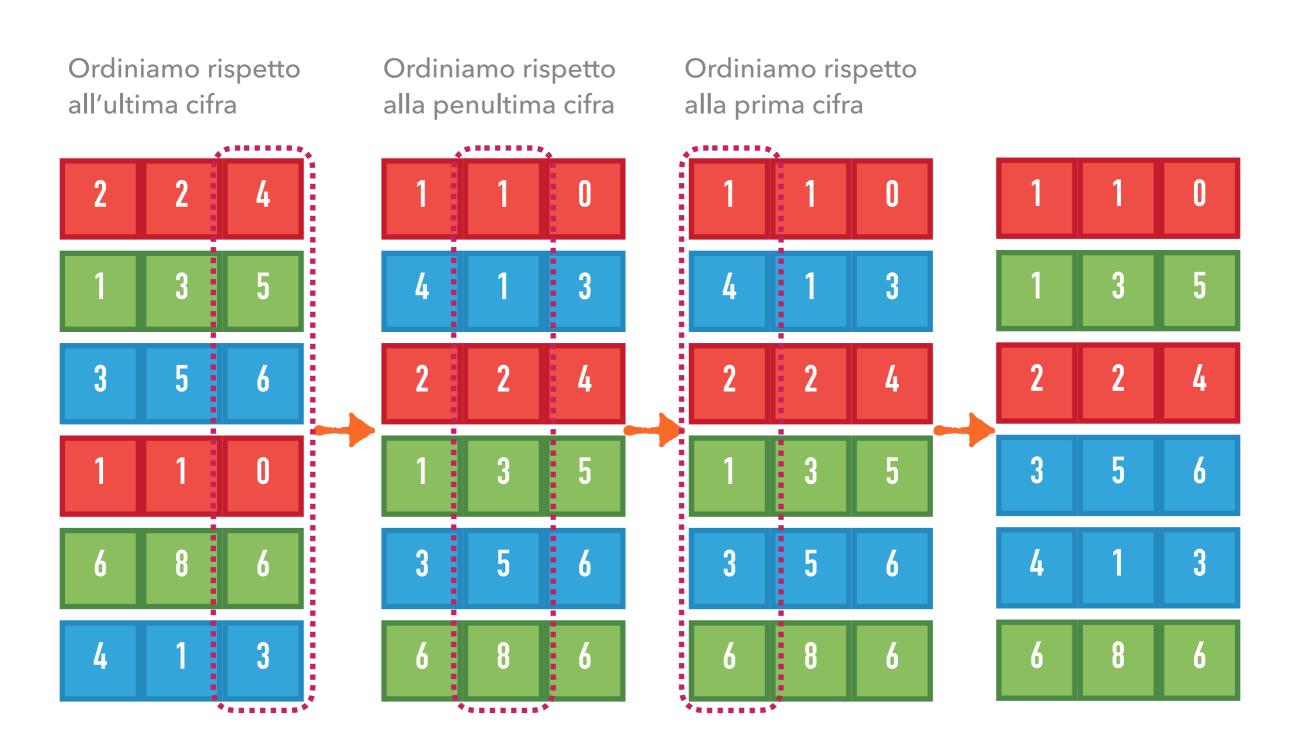
- In diversi casi la stabilità dipende da dettagli implementativi, in particolare da come sono trattati i valori identici
- In particolare a noi servirà avere il counting sort stabile
- La nostra implementazione lo è...
- ...perché inseriamo i valori a partire dal fondo
- Se avessi cambiato l'ordine di inserimento non sarebbe stato stabile

# **RADIX SORT**

#### **RADIX SORT**

- Il radix sort richiede un ordinamento stabile
- È nato per ordinare le schede perforate, quindi le prime implementazioni di radix sort non erano con il codice, ma con strumenti meccanici!
- Idea di base: se abbiamo numeri di *d* cifre possiamo ordinarli una cifra alla volta usando un algoritmo di ordinamento stabile

#### **ESEMPIO DI RADIX SORT**



#### RADIX SORT: PSEUDOCODICE

```
Argomenti: A (array), k (cifre), d (numero di cifre) for i in range(d-1,-1,-1) # dall'ultima alla prima cifra ordina stabilmente rispetto alla cifra i-esima
```

 Dato che le possibili cifre sono limitate, la scelta dell'ordinamento stabile è solitamente il counting sort

# RADIX SORT: PERCHÉ FUNZIONA?

- Dopo aver ordinato per la cifra meno significativa abbiamo tutti i numeri che terminano con 0 che precedono quelli che terminano con 1, etc.
- Dopo aver ordinato rispetto alla penultima cifra abbiamo tutti i numeri che terminano con 00 che precedono quelli che che terminano con 01, ..., 10, 11, ..., 99
- In questo punto è importante che l'ordinamento sia stabile, altrimenti non è detto che sia preservato l'ordine relativo sull'ultima cifra!
- lacktriangle Finito di ordinare su tutte le d cifre abbiamo che gli elementi risultano ordinati

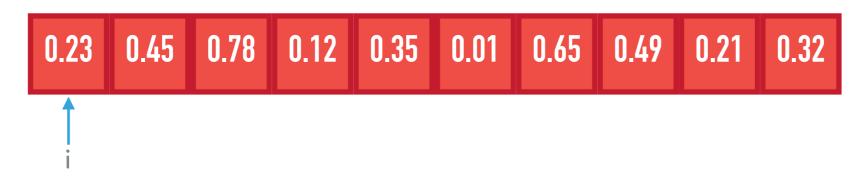
# RADIX SORT: COMPLESSITÀ

- lack Questa volta abbiamo tre parametri:  $n, k \in d$
- Se usiamo counting sort all'interno del ciclo for, ogni ordinamento stabile rispetto ad una cifra ha costo  $\Theta(n+k)$
- Dato che dobbiamo ripetere questa procedura per d cifre, la complessità temporale risultante è  $\Theta(d(n+k))$
- Quando  $k \in O(n)$  o addirittura costante, abbiamo  $\Theta(dn)$
- Quindi dipende tutto da quante cifre abbiamo, per esempio se d è costante, radix sort richiede tempo  $\Theta(n)$

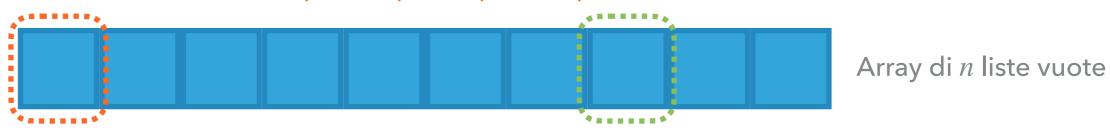
# **BUCKET SORT**

#### **BUCKET SORT**

- Bucket sort richiede che l'input sia distribuito uniformemente in un intervallo. Noi useremo [0,1)
- Sotto questa ipotesi il tempo medio richiesto da bucket sort è  $\Theta(n)$
- L'idea è di usare, per un array di *n* elementi, *n* "secchi" distinti in cui inserire i valori
- Ordiniamo ciascuno dei "secchi" con insertion sort
- Concateniamo ciascuno dei "secchi" in ordine

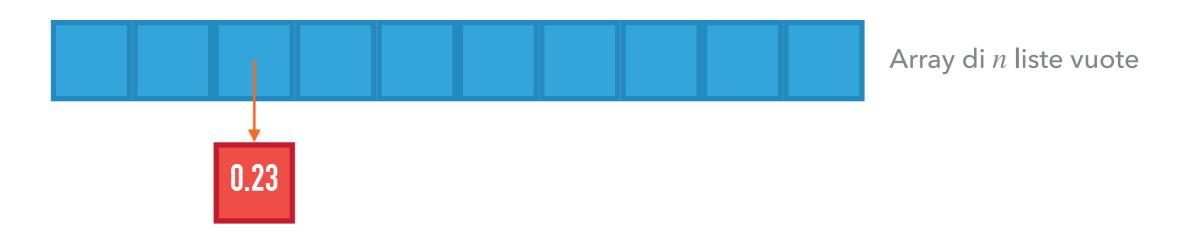


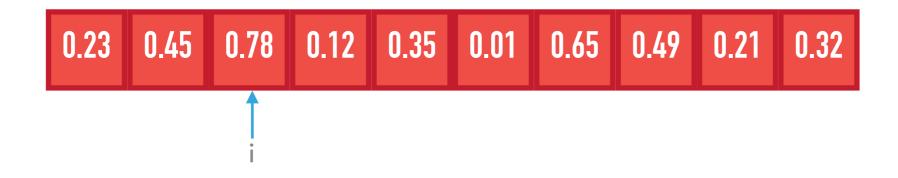
Conterrà i numeri tra 0 (incluso) e 0.1 (escluso)

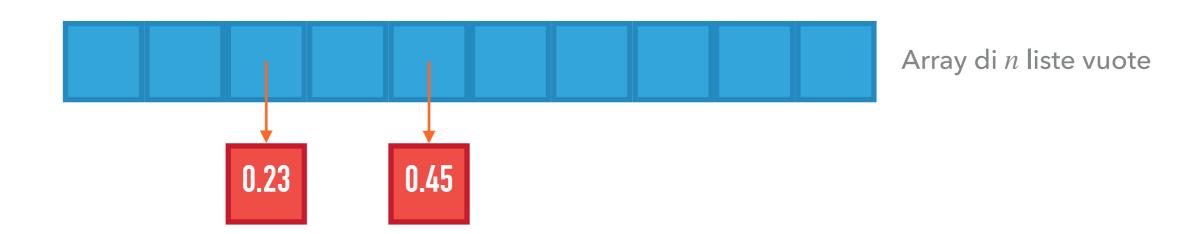


Conterrà i numeri tra 0.7 (incluso) e 0.8 (escluso)

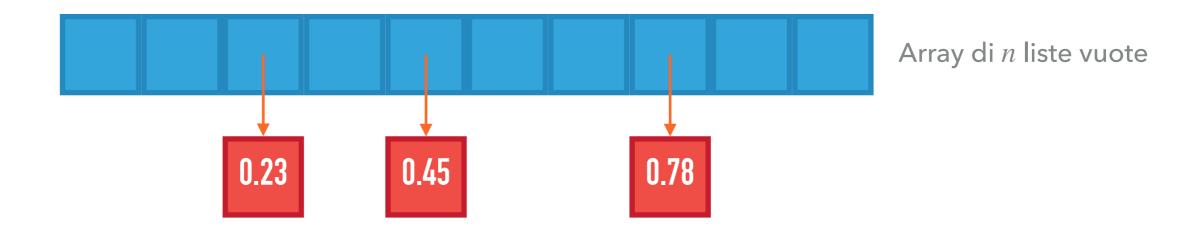


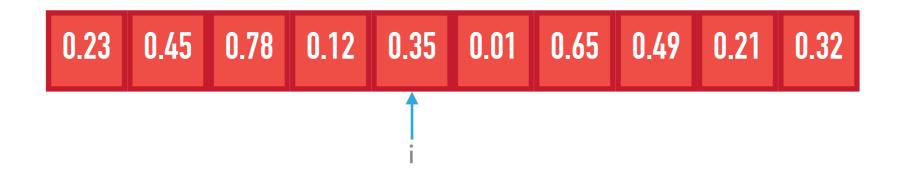


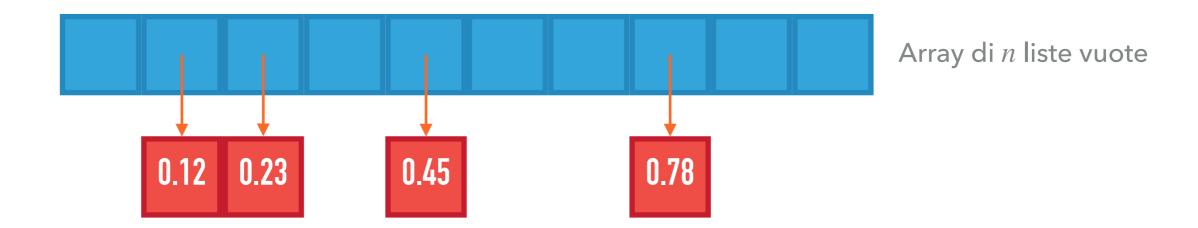


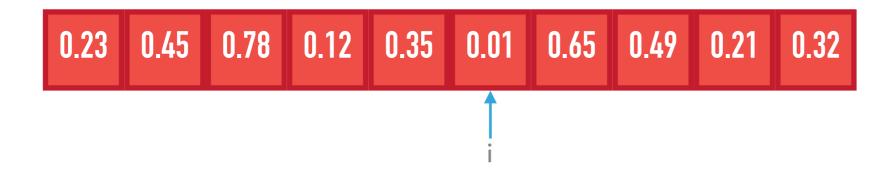


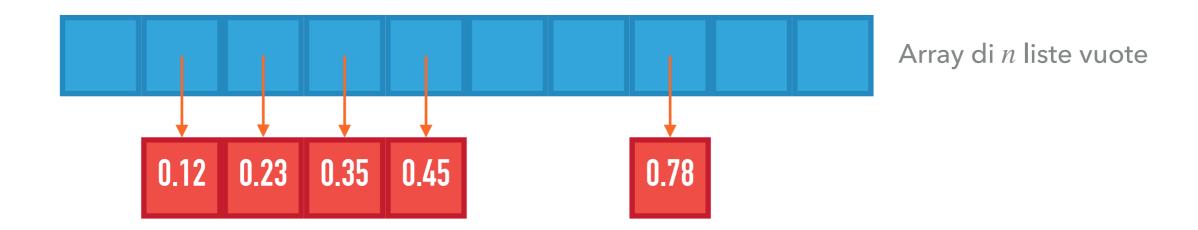




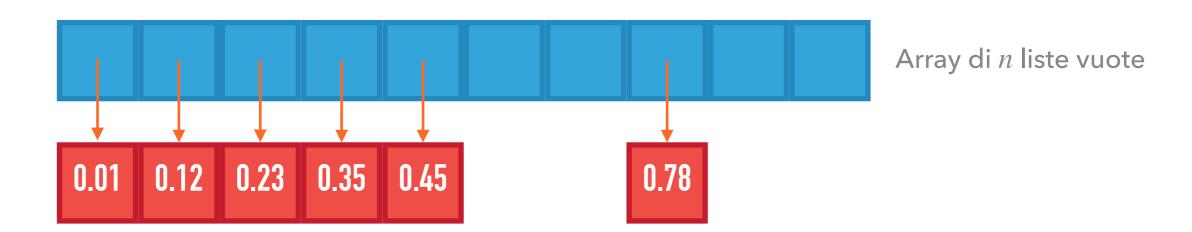


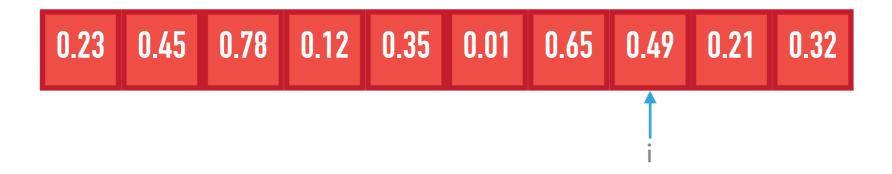


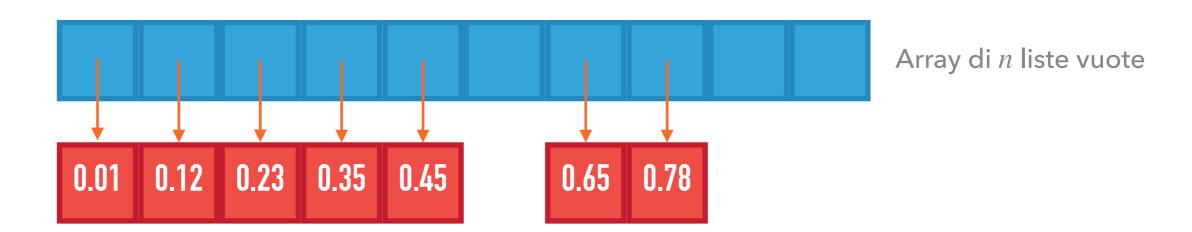




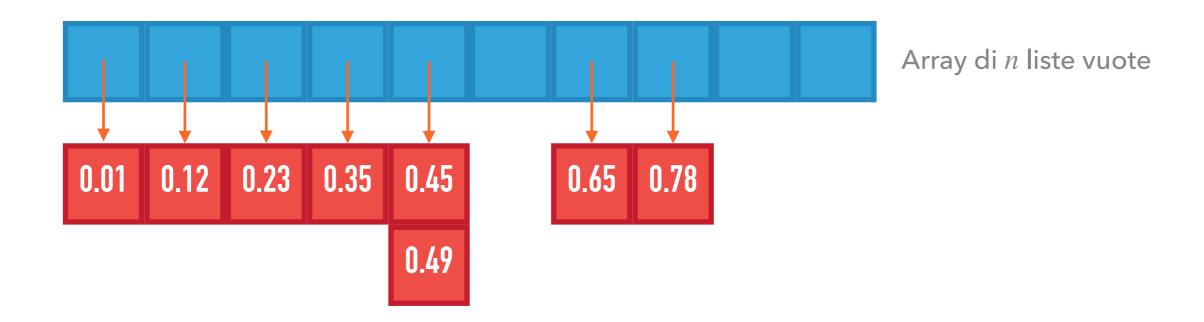


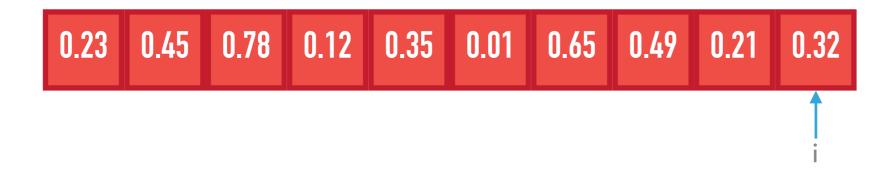


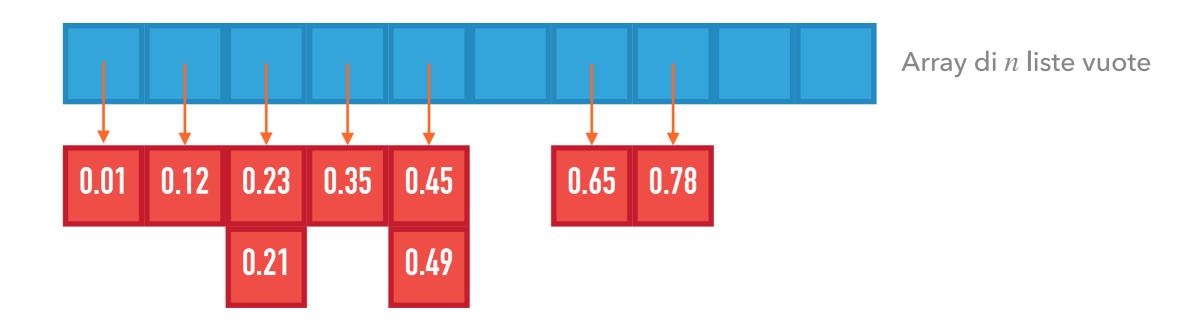












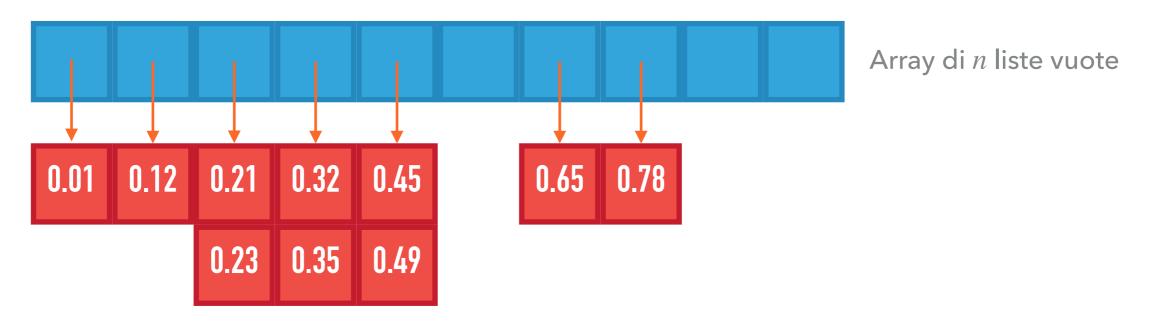


Ora dobbiamo ordinare i singoli bucket usando, per esempio, insertion sort





L'ordinamento è rapido perché nella maggior parte dei casi i bucket contengono pochi elementi



Ora passando i bucket da sinistra a destra e in ordine all'interno degli stessi otteniamo l'array ordinato

#### **BUCKET SORT: PSEUDOCODICE**

```
Argomenti: A (array)
Alloca un array B di n liste vuote
for i in range(0, len(A))
   Aggiungi A[i] a B[[n × A[i]]]
for i in range(0, len(B))
   Ordina B[i] con insertion sort
Concatena B[0], B[1], ... B[n-1]
```

- Senza andare troppo nei dettagli del tempo di calcolo, se la distribuzione è uniforme, il contenuto della maggior parte dei bucket sarà ridotto e quindi l'ordinamento rapido.
- In particolare si trova che il tempo atteso è  $\Theta(n)$