

# Algoritmi e Strutture Dati

## Capitolo 9

Il problema della gestione  
di insiemi disgiunti (Union-find)

# Il problema Union-find

- Mantenere una **collezione di insiemi disgiunti** contenenti elementi distinti (ad esempio, interi in  $1 \dots n$ ) durante l'esecuzione di una sequenza di operazioni del seguente tipo:
  - **makeSet(x)** = crea il nuovo insieme  $x = \{x\}$
  - **union(A,B)** = unisce gli insiemi **A** e **B** in un unico insieme, di nome **A**, e distrugge i vecchi insiemi **A** e **B** (si suppone di accedere direttamente agli insiemi **A,B**)
  - **find(x)** = restituisce il nome dell'insieme contenente l'elemento **x** (si suppone di accedere **direttamente** all'elemento **x**)
- **Applicazioni**: algoritmo di Kruskal per la determinazione del minimo albero ricoprente di un grafo, calcolo degli minimi antenati comuni, ecc.

# Esempio

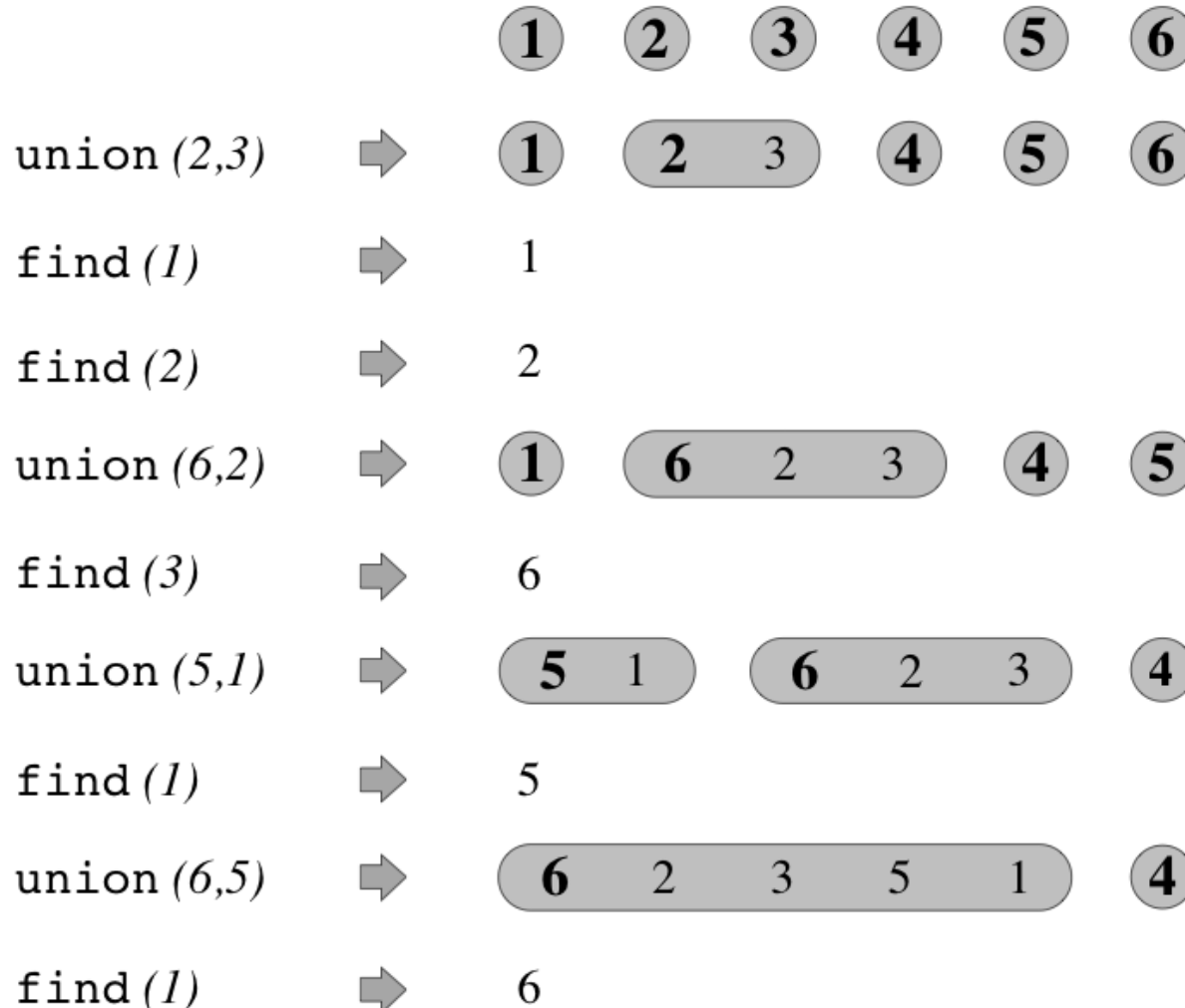
$$n = 6$$

L'elemento  
in grassetto  
dà il nome  
all'insieme

**D:** Se ho  $n$   
elementi,  
quante

**union** posso  
fare al più?

**R:**  $n-1$



**Obiettivo:** progettare una struttura  
dati che sia efficiente su una  
*sequenza arbitraria* di operazioni

**Idea generale:** rappresentare gli  
insiemi disgiunti con una foresta

Ogni insieme è un albero radicato

La radice contiene il nome dell'insieme  
(elemento rappresentativo)

# Approcci elementari (basati su alberi)

Due strategie: QuickFind e QuickUnion

# Alberi QuickFind

- Usiamo un foresta di alberi di altezza 1 per rappresentare gli insiemi disgiunti. In ogni albero:
  - Radice = nome dell'insieme
  - Foglie = elementi (**incluso** l'elemento rappresentativo, il cui valore è nella radice e dà il nome all'insieme)

# Realizzazione (1/2)

**classe QuickFind implementa UnionFind:**

**dati:**  $S(n) = O(n)$

una collezione di insiemi disgiunti di elementi *elem*; ogni insieme ha un nome *name*.

**operazioni:**

**makeSet(*elem e*)**  $T(n) = O(1)$

crea un nuovo albero, composto da due nodi: una radice ed un unico figlio (foglia). Memorizza *e* sia nella foglia dell'albero che come nome nella radice.

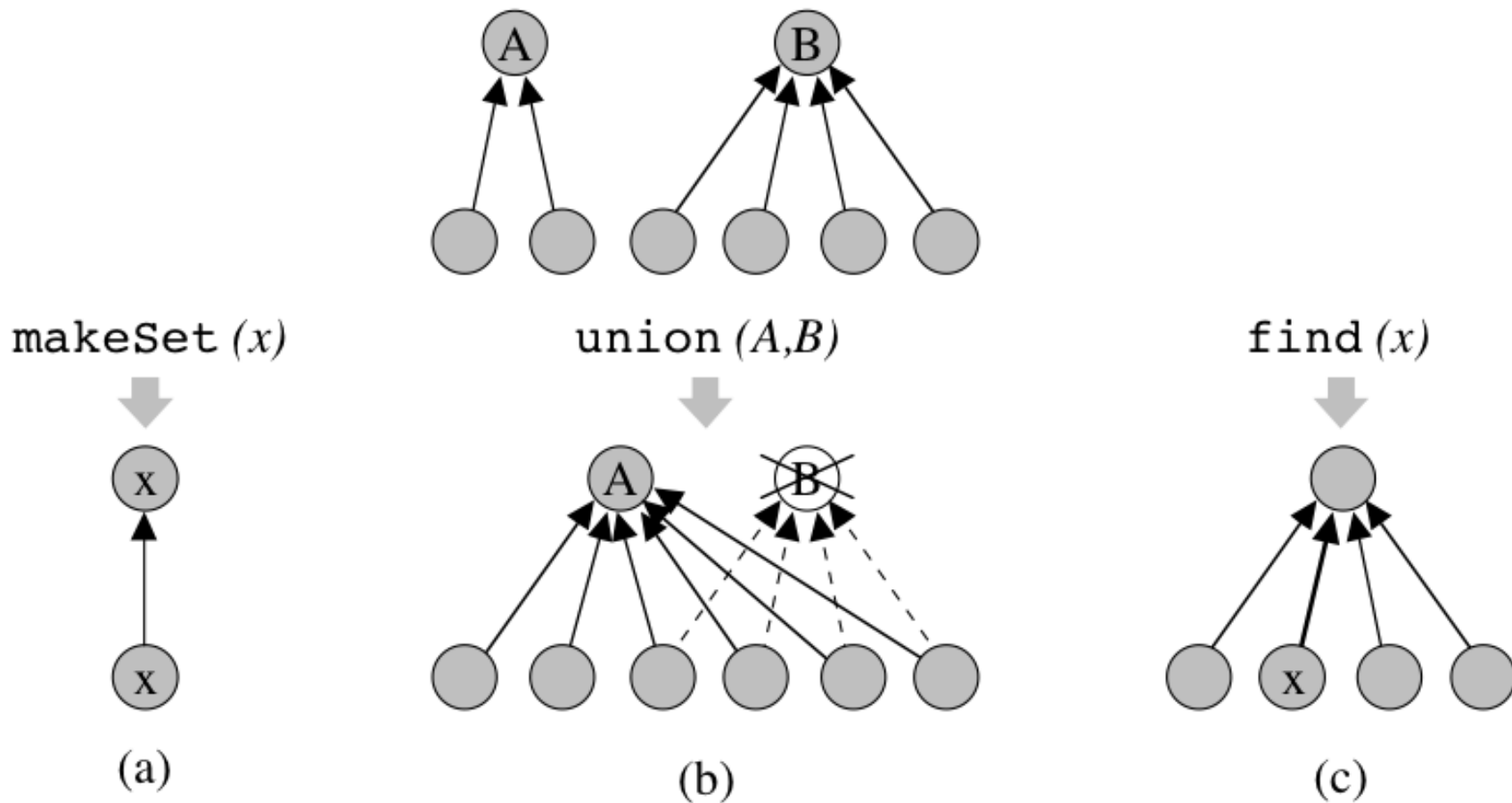


# Realizzazione (2/2)

**union**(*name a, name b*)       $T(n) = O(n)$   
considera l'albero  $A$  corrispondente all'insieme di nome  $a$ , e l'albero  $B$  corrispondente all'insieme di nome  $b$ . Sostituisce tutti i puntatori dalle foglie di  $B$  alla radice di  $B$  con puntatori alla radice di  $A$ . Cancella la vecchia radice di  $B$ .

**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*       $T(n) = O(1)$   
accede alla foglia  $x$  corrispondente all'elemento  $e$ . Da tale nodo segue il puntatore al padre, che è la radice dell'albero, e restituisce il nome memorizzato in tale radice.

# Esempio

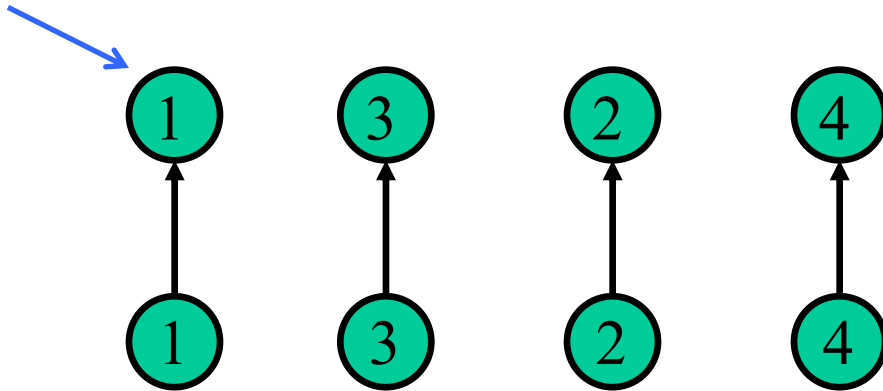


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1)    makeSet(3)    makeSet(2)    makeSet(4)    union(2,3)

nome  
dell'insieme

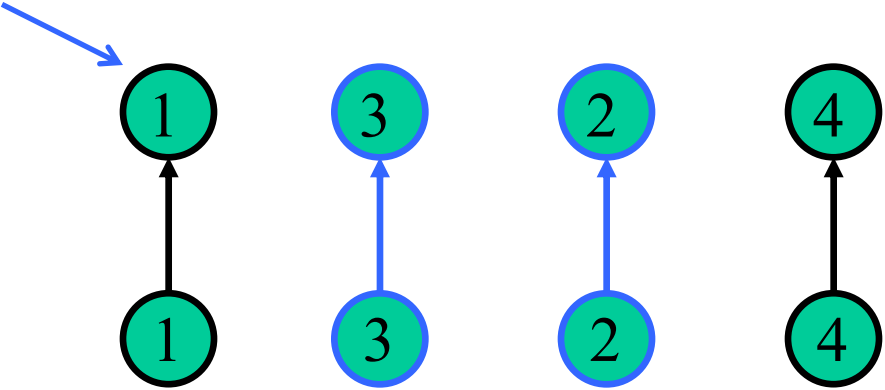


# Sequenza di operazioni:

un esempio:

```
makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)
```

nome dell'insieme

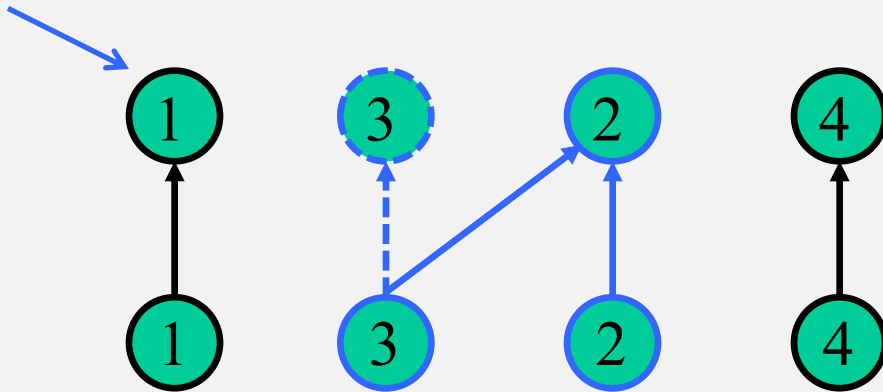


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme

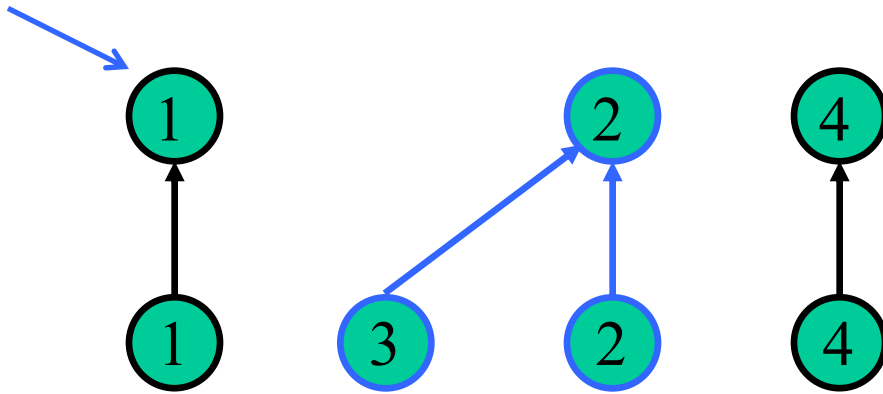


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme



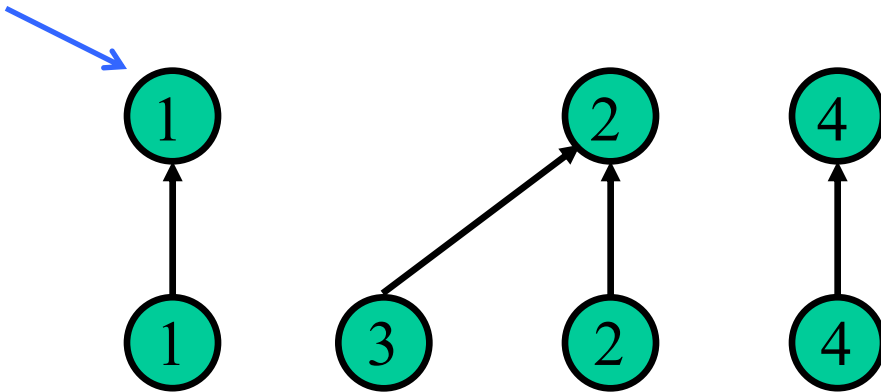
## Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

un esempio:

nome  
dell'insieme



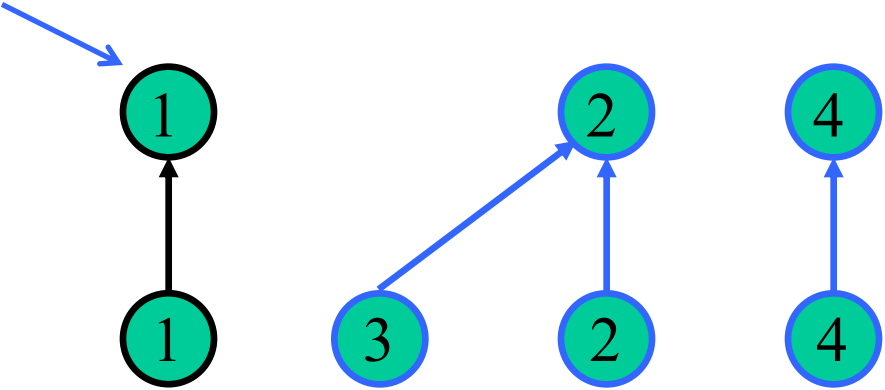
# Sequenza di operazioni:

# un esempio:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme





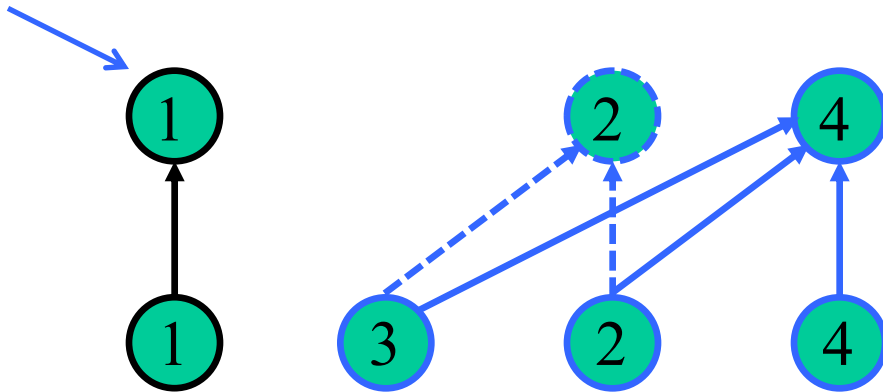
# Sequenza di operazioni:

# un esempio:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme



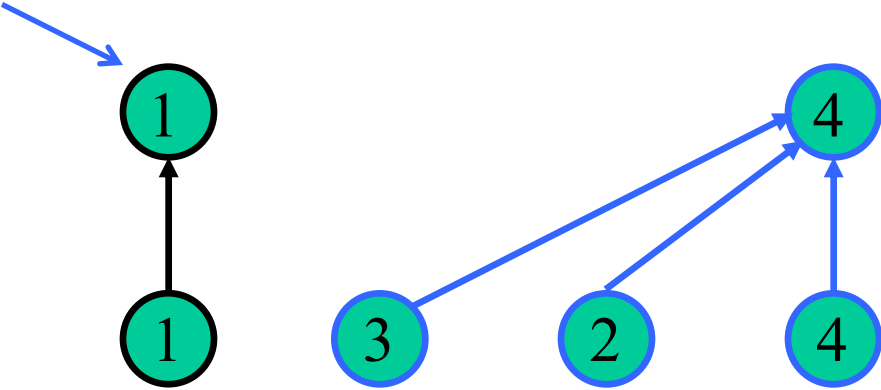
# Sequenza di operazioni:

# un esempio:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome dell'insieme



# un esempio:

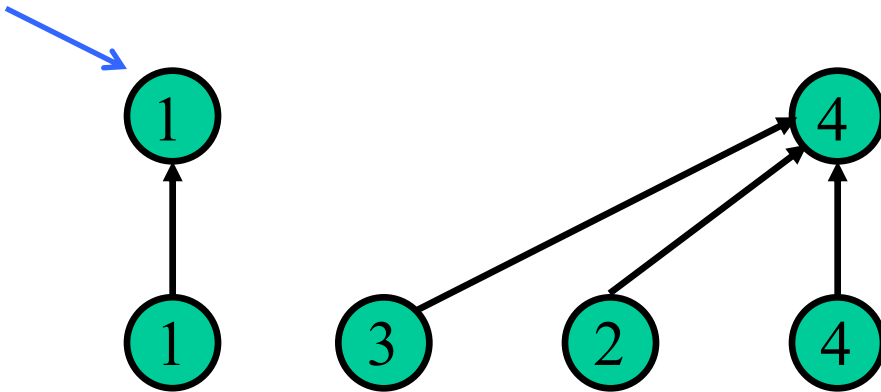
## Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

find(2)

nome  
dell'insieme



## Sequenza di operazioni:

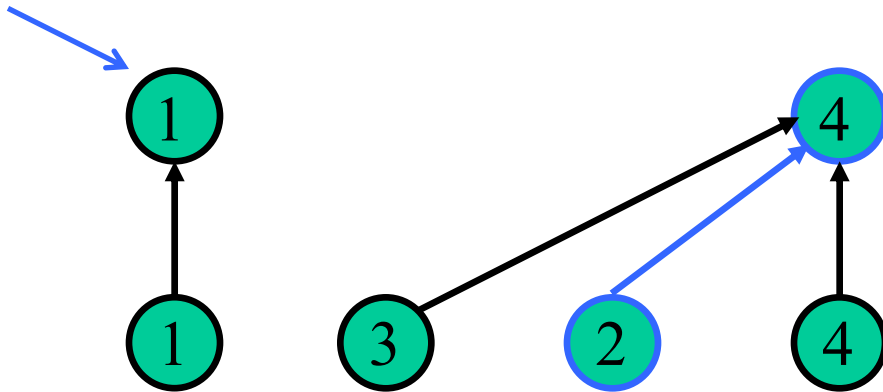
makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

find(2)

un esempio:

nome  
dell'insieme



# Union di costo lineare

**find** e **makeSet** richiedono solo tempo  $O(1)$ , ma particolari sequenze di **union** possono essere molto inefficienti:

<code>union (n-1, n)</code>	1 operazione
<code>union (n-2, n-1)</code>	2 operazioni
<code>union (n-3, n-2)</code>	3 operazioni
<code>⋮</code>	<code>⋮</code>
<code>union (2, 3)</code>	n-2 operazioni
<code>union (1, 2)</code>	n-1 operazioni

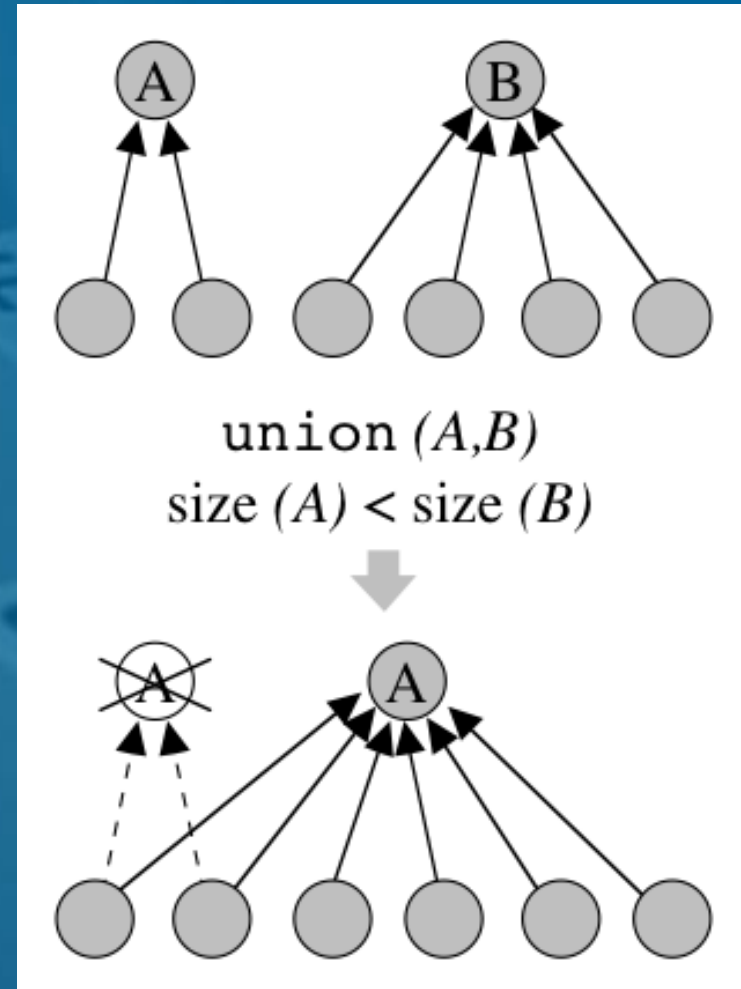
⇒ Se eseguiamo  $n$  **makeSet**,  $n-1$  **union** come sopra, ed  $m$  **find** (in qualsiasi ordine), il tempo richiesto dall'intera sequenza di operazioni è  $O(n+1+2+\dots+(n-1)+m) = O(m+n^2)$

# Migliorare la struttura QuickFind: euristiche di bilanciamento nell'operazione union

**Idea:** fare in modo che un nodo/elemento non cambi troppo spesso padre

# Bilanciamento in alberi QuickFind

Nell'unione degli insiemi A e B, attacchiamo gli elementi dell'insieme di cardinalità minore a quello di cardinalità maggiore, e se necessario modifichiamo la radice dell'albero ottenuto (cosiddetta **union by size**)

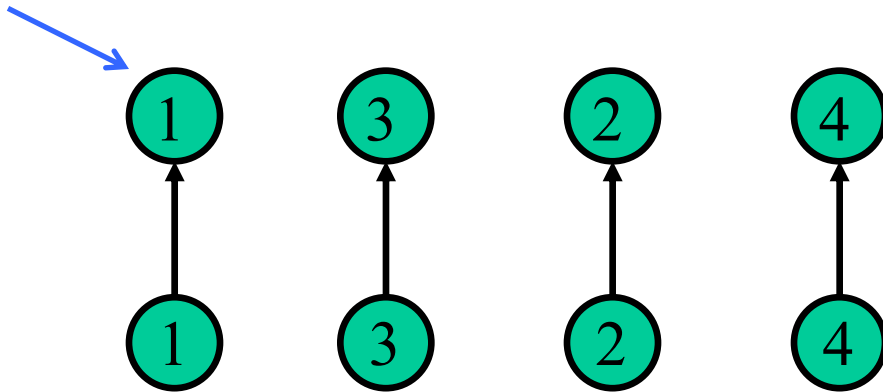


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme



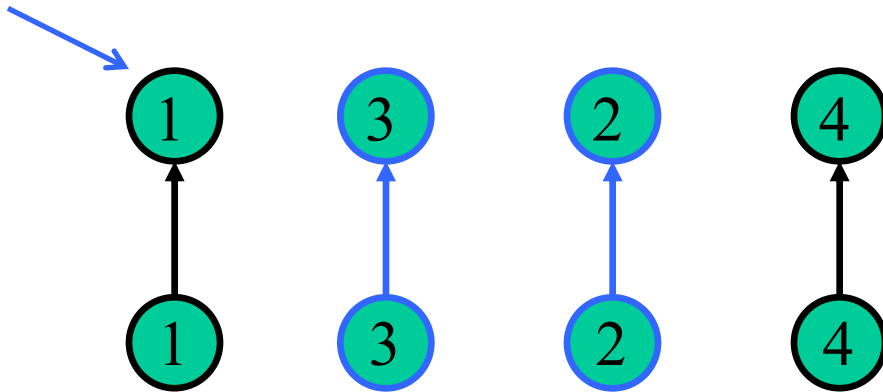


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme

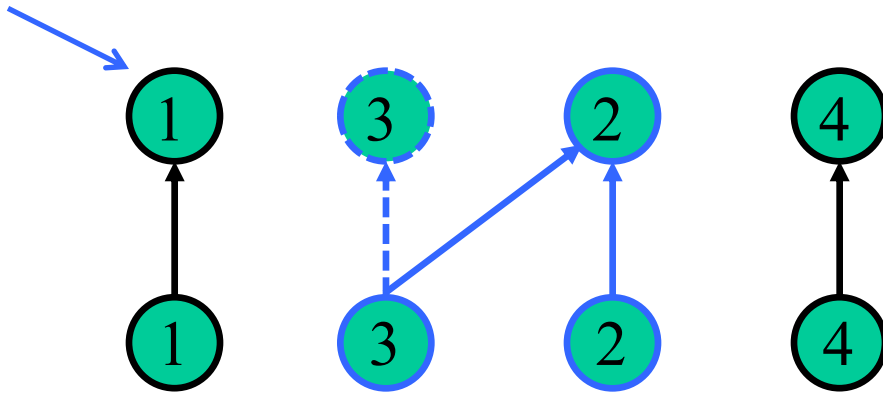


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme

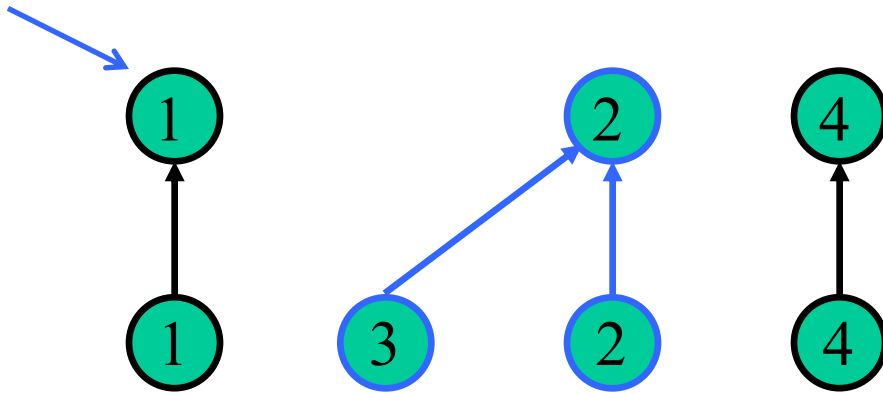


un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme



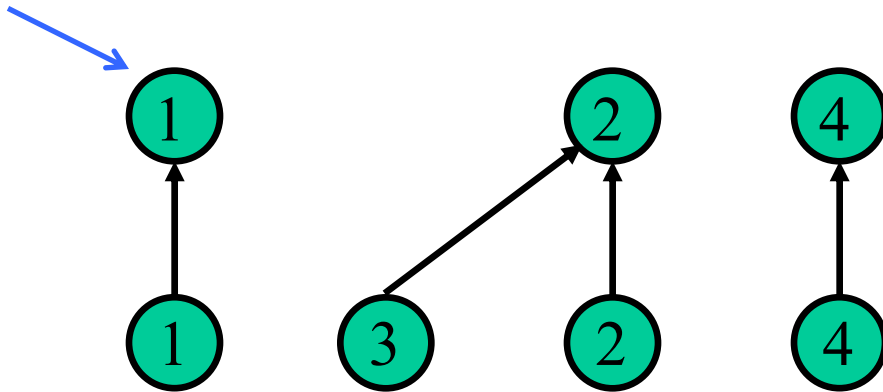
## Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

un esempio:

nome  
dell'insieme



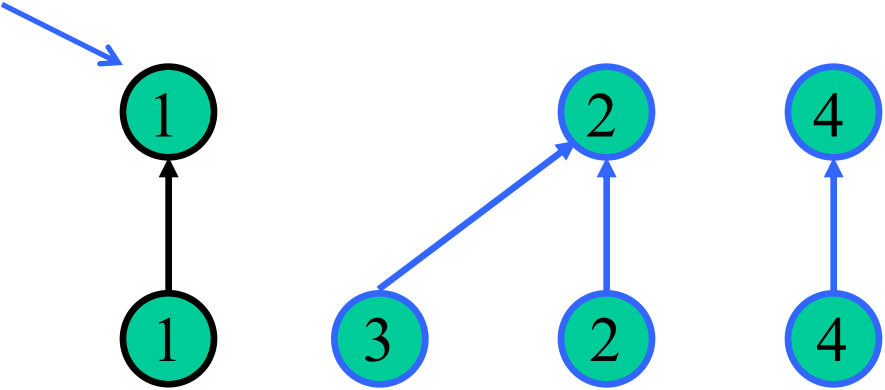
# Sequenza di operazioni:

# un esempio:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme



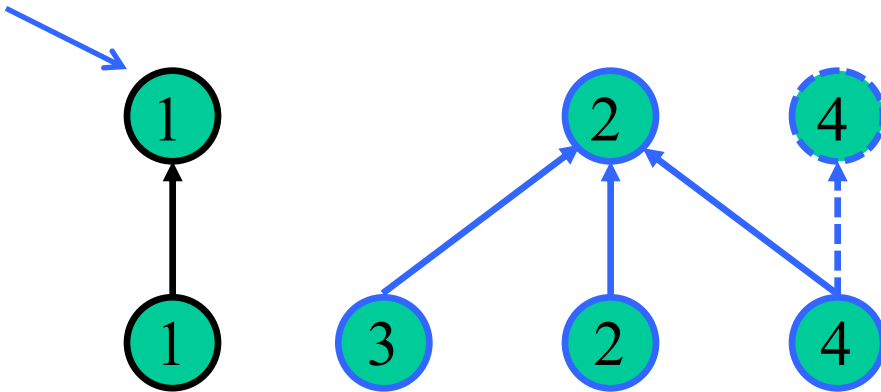
un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme



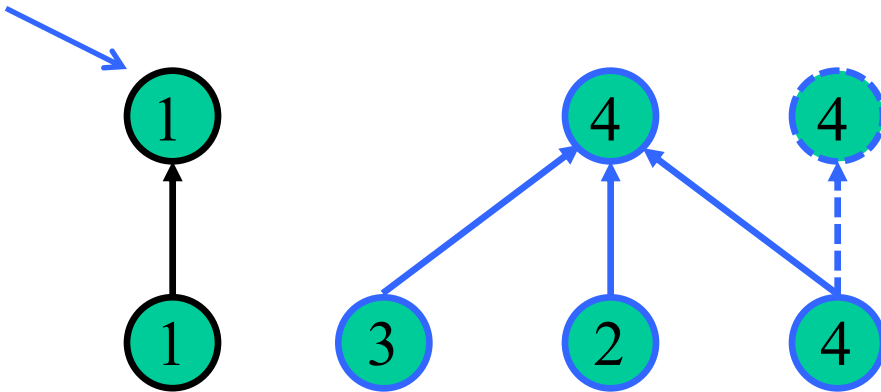
# un esempio:

## Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme



# un esempio:

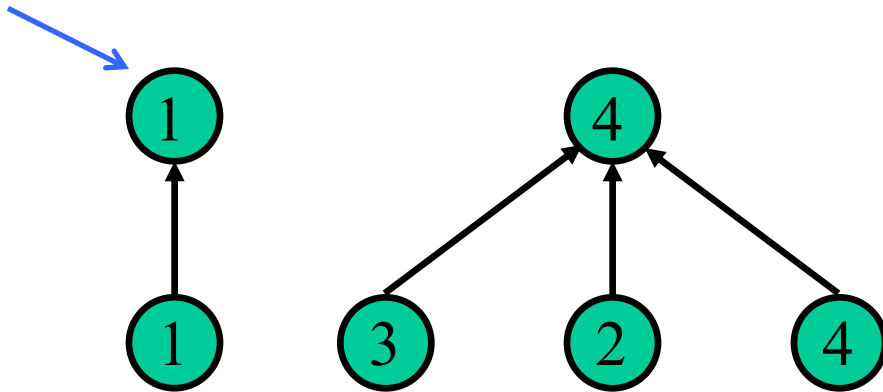
## Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

find(2)

nome  
dell'insieme





## Sequenza di operazioni:

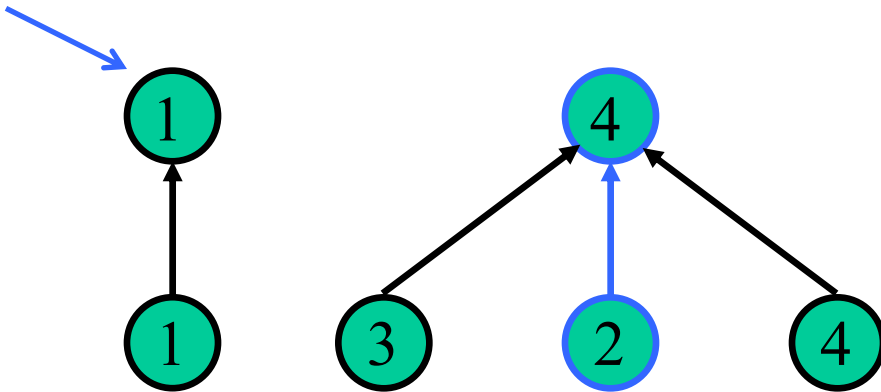
makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

find(2)

un esempio:

nome  
dell'insieme



# Realizzazione (1/3)

**classe** QuickFindBilanciato **implementa** UnionFind:

**dati:**  $S(n) = O(n)$

una collezione di insiemi disgiunti di elementi *elem*; ogni insieme ha un nome *name*.

**operazioni:**

**makeSet**(*elem e*)  $T(n) = O(1)$

crea un nuovo albero, composto da due nodi: una radice ed un unico figlio (foglia). Memorizza *e* sia nella radice che nella foglia dell'albero. Inizializza la cardinalità del nuovo insieme ad 1, assegnando il valore  $\text{size}(x) = 1$  alla radice *x*.

# Realizzazione (2/3)

**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*       $T(n) = O(1)$   
accede alla foglia *x* corrispondente all'elemento *e*. Da tale nodo segue il puntatore al padre, che è la radice dell'albero, e restituisce il nome memorizzato in tale radice.

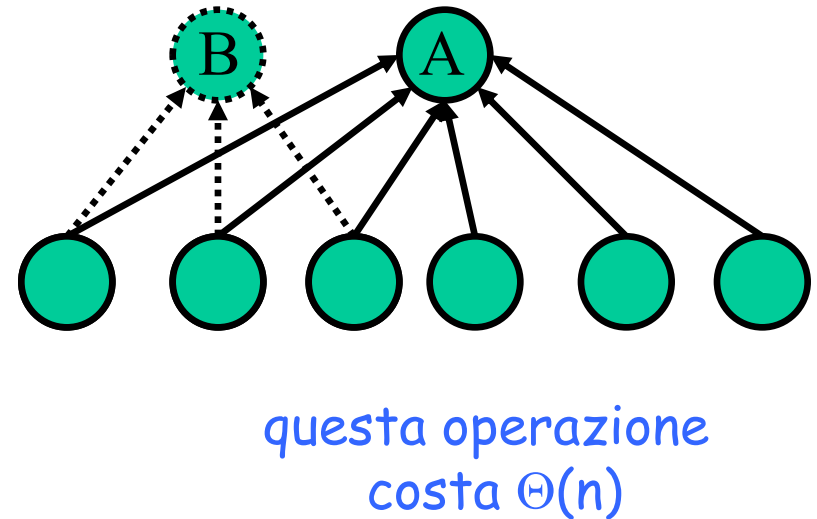
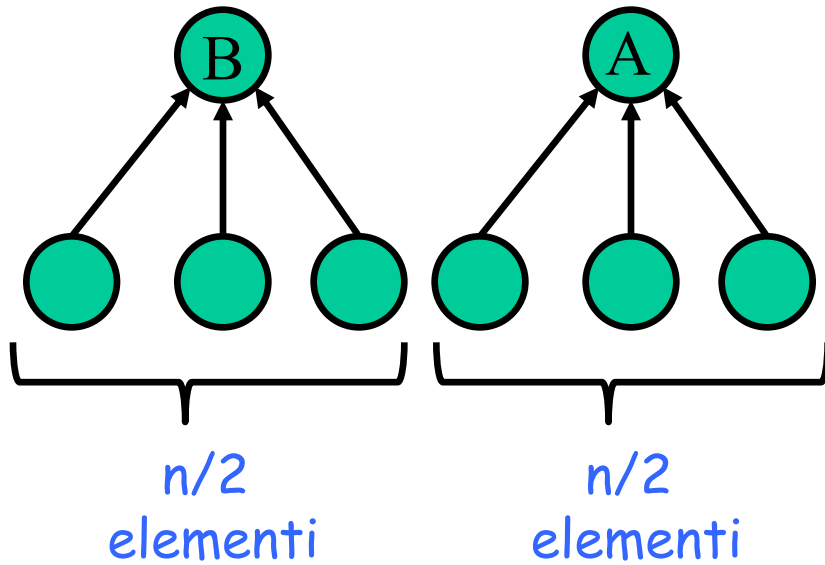
# Realizzazione (3/3)

**union**(*name a*, *name b*)       $T_{am} = O(\log n)$   
 considera l'albero  $A$  corrispondente all'insieme di nome  $a$ , e l'albero  $B$  corrispondente all'insieme di nome  $b$ . Se  $\text{size}(A) \geq \text{size}(B)$ , muovi tutti i puntatori dalle foglie di  $B$  alla radice di  $A$ , e cancella la vecchia radice di  $B$ . Altrimenti ( $\text{size}(B) > \text{size}(A)$ ) memorizza nella radice di  $B$  il nome  $A$ , muovi tutti i puntatori dalle foglie di  $A$  alla radice di  $B$ , e cancella la vecchia radice di  $A$ . In entrambi i casi assegna al nuovo insieme la somma delle cardinalità dei due insiemi originali ( $\text{size}(A) + \text{size}(B)$ ).

$T_{am}$  = tempo per operazione **ammortizzato** sull'intera sequenza di unioni (vedremo che una singola **union** può costare  $\Theta(n)$ , ma l'intera sequenza di  **$n-1$  union** costa  $O(n \log n)$ )

# complessità di un'operazione di Union

Union(A,B)



domanda: quanto costa cambiare padre a un nodo?  
...tempo costante!

domanda (cruciale): quante volte può cambiare padre un nodo?  
...al più  $\log n$ !

# Analisi ammortizzata (1/2)

Vogliamo dimostrare che se eseguiamo  $m$  **find**,  $n$  **makeSet**, e le al più  $n-1$  **union**, il tempo richiesto dall'intera sequenza di operazioni è  $O(m + n \log n)$

Idea della dimostrazione:

- È facile vedere che **find** e **makeSet** richiedono tempo  $\Theta(m+n)$
- Per analizzare le operazioni di **union**, ci concentriamo su un singolo nodo e dimostriamo che il tempo speso per tale nodo è  $O(\log n) \Rightarrow$  in totale, tempo speso è  $O(n \log n)$

# Analisi ammortizzata (2/2)

- Quando eseguiamo una **union**, per ogni nodo che cambia padre pagheremo tempo costante
  - Osserviamo ora che ogni nodo può **cambiare al più  $O(\log n)$  padri**, poiché ogni volta che un nodo cambia padre la cardinalità dell'insieme al quale apparterrà è **almeno doppia** rispetto a quella dell'insieme cui apparteneva!
    - all'inizio un nodo è in un insieme di dimensione 1,
    - poi se cambia padre in un insieme di dimensione almeno 2,
    - all' $i$ -esimo cambio è in un insieme di dimensione almeno  $2^i$
- ⇒ il tempo speso per un singolo nodo sull'intera sequenza di  **$n$  union** è  **$O(\log n)$** .
- ⇒ L'intera sequenza di operazioni costa

$$O(m+n+n \log n)=O(m+n \log n).$$



# Alberi QuickUnion

- Usiamo una foresta di alberi di altezza anche maggiore di 1 per rappresentare gli insiemi disgiunti. In ogni albero:
  - Radice = elemento rappresentativo dell'insieme
  - Rimanenti nodi = altri elementi (**escluso** l'elemento nella radice)



# Realizzazione (1/2)

**classe QuickUnion implementa UnionFind:**

**dati:**  $S(n) = O(n)$

una collezione di insiemi disgiunti di elementi *elem*; ogni insieme ha un nome *name*.

**operazioni:**

**makeSet**(*elem e*)  $T(n) = O(1)$

crea un nuovo albero, composto da un unico nodo *x*. Memorizza *e* in tale nodo, sia come valore che come nome del nodo.

# Realizzazione (2/2)

**union**(*name a, name b*)       $T(n) = O(1)$   
considera l'albero  $A$  corrispondente all'insieme di nome  $a$ , e l'albero  $B$  corrispondente all'insieme di nome  $b$ . Rende la radice di  $B$  figlia della radice di  $A$ , introducendo un puntatore dalla radice di  $B$  alla radice di  $A$ .

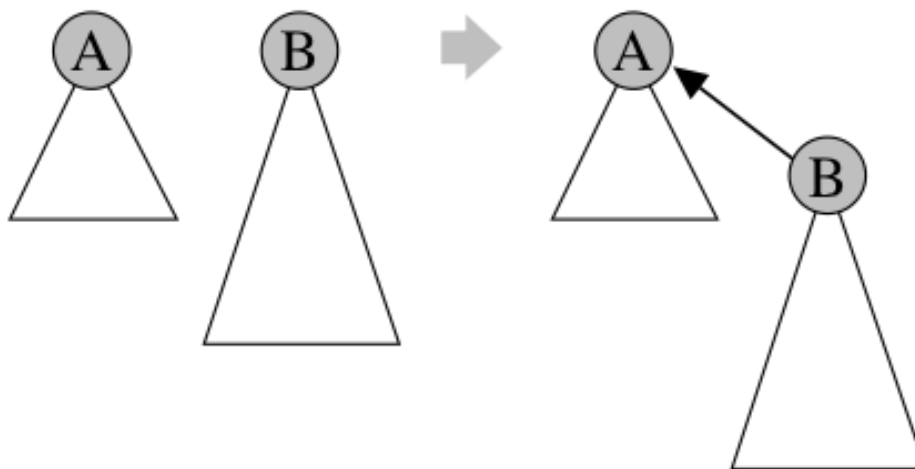
**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*       $T(n) = O(n)$   
accede al nodo  $x$  corrispondente all'elemento  $e$ . Partendo da tale nodo, segue ripetutamente i puntatori al padre fino a raggiungere la radice dell'albero. Restituisce il nome memorizzato in tale radice.

# Esempio

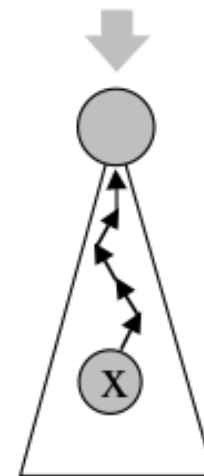
(a)  
`makeSet (x)`



(b)  
`union (A,B)`



(c)  
`find (x)`



un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme  
e elemento



1

3

2

4

un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

nome  
dell'insieme  
e elemento



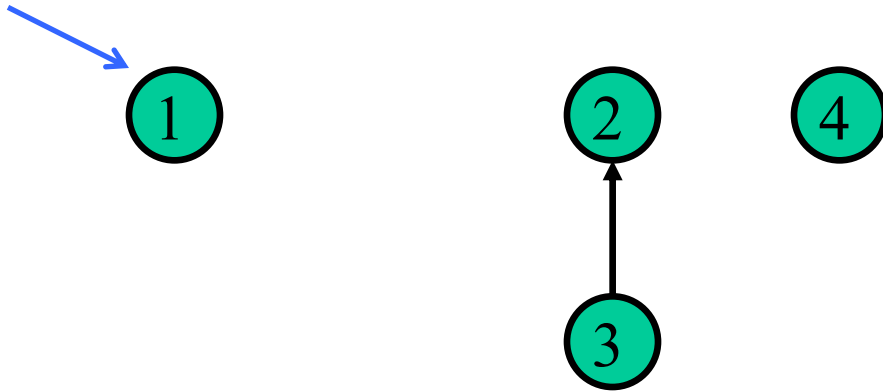
un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme  
e elemento



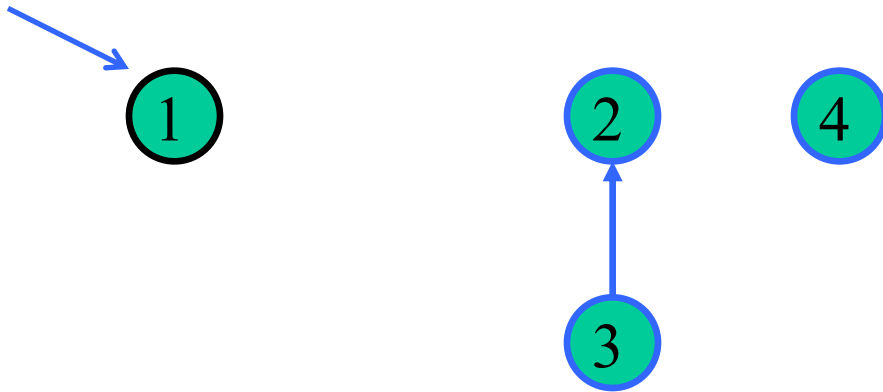
un esempio:

Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

nome  
dell'insieme  
e elemento



## Sequenza di operazioni:

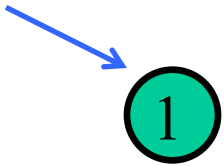
makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

un esempio:

union(4,2)

union(4,1)

nome  
dell'insieme  
e elemento





un esempio:

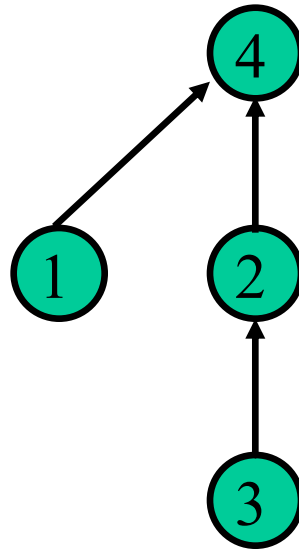
Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

union(4,1)

find(3)



## un esempio:

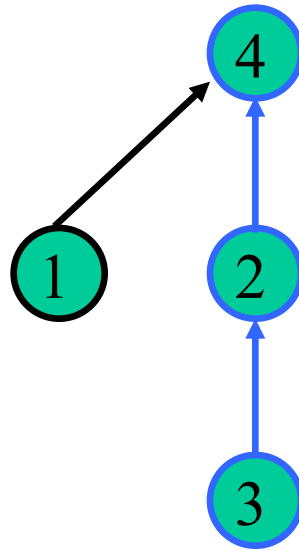
### Sequenza di operazioni:

makeSet(1) makeSet(3) makeSet(2) makeSet(4) union(2,3)

union(4,2)

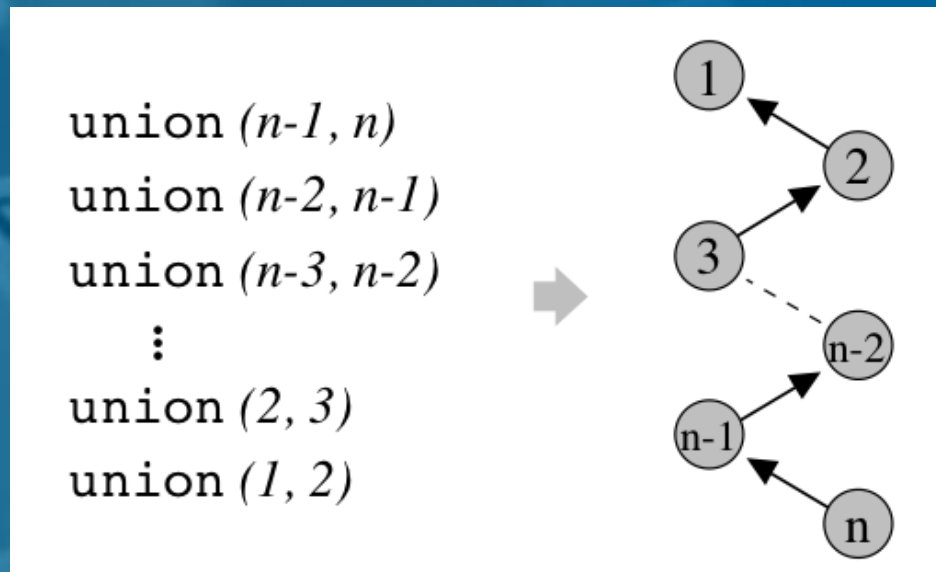
union(4,1)

find(3)



# Find di costo lineare

**union** e **makeSet** richiedono solo tempo  $O(1)$ , ma particolari sequenze di **union** possono generare un albero di altezza lineare, e quindi la **find** è molto inefficiente (costa  $n-1$  nel caso peggiore)



⇒ Se eseguiamo  $n$  **makeSet**,  $n-1$  **union** come sopra, seguite da  $m$  **find**, il tempo richiesto dall'intera sequenza di operazioni è  $O(n+n-1+mn)=O(mn)$

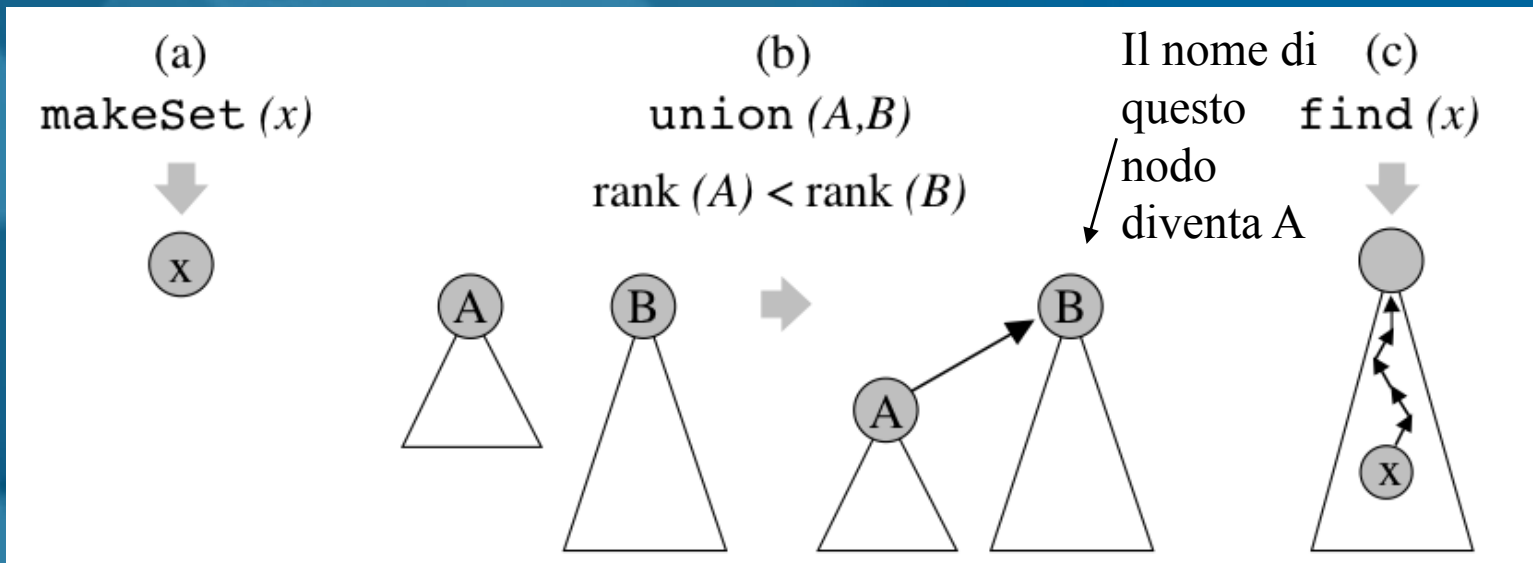
# Migliorare la struttura QuickUnion: *euristica union by rank*

**Idea:** fare in modo che per ogni insieme l'albero corrispondente abbia altezza piccola.

# Bilanciamento in alberi **QuickUnion**

**Union by rank** (o **by height**): nell'unione degli insiemi A e B, rendiamo la radice dell'albero **più basso** figlia della radice dell'albero **più alto**

$\text{rank}(x)$  = altezza dell'albero di cui x è radice



# Realizzazione (1/3)

**classe** QuickUnionBilanciato **implementa** UnionFind:

**dati:**  $S(n) = O(n)$

una collezione di insiemi disgiunti di elementi *elem*; ogni insieme ha un nome *name*.

**operazioni:**

**makeSet**(*elem e*)  $T(n) = O(1)$

crea un nuovo albero, composto da un unico nodo *x*. Memorizza *e* sia come valore che come nome in tale nodo. Inizializza  $\text{rank}(x) = 0$  (l'altezza del nuovo albero è 0), memorizzando nel nodo *x* anche tale valore di rank.

# Realizzazione (2/3)

**union**(*name a*, *name b*)       $T(n) = O(1)$   
considera l'albero  $A$  corrispondente all'insieme di nome  $a$ , e l'albero  $B$  corrispondente all'insieme di nome  $b$ . Confronta  $\text{rank}(A)$  e  $\text{rank}(B)$ , distinguendo tre casi.

1. Se  $\text{rank}(B) < \text{rank}(A)$ , rende la radice dell'albero  $B$  figlia della radice dell'albero  $A$ .
2. Se  $\text{rank}(A) < \text{rank}(B)$ , rende la radice dell'albero  $A$  figlia della radice dell'albero  $B$ , e memorizza  $A$  come nome nella radice del nuovo albero.
3. Se  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ , rende la radice dell'albero  $B$  figlia della radice dell'albero  $A$ , ed aggiorna  $\text{rank}(A) = \text{rank}(A) + 1$ .

# Realizzazione (3/3)

**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*

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

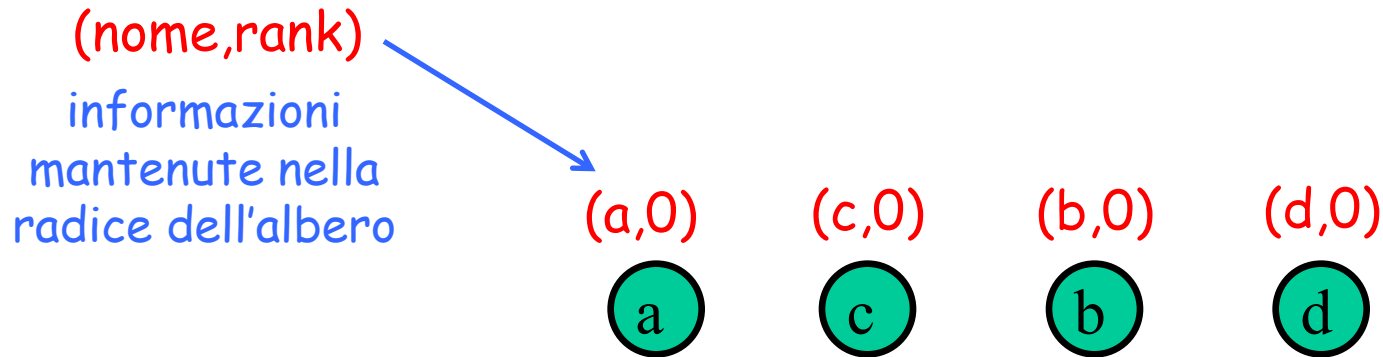
accede al nodo  $x$  corrispondente all'elemento  $e$ . Partendo da tale nodo, segue ripetutamente i puntatori al padre fino a raggiungere la radice dell'albero. Restituisce il nome memorizzato in tale radice.



un esempio:

Sequenza di operazioni:

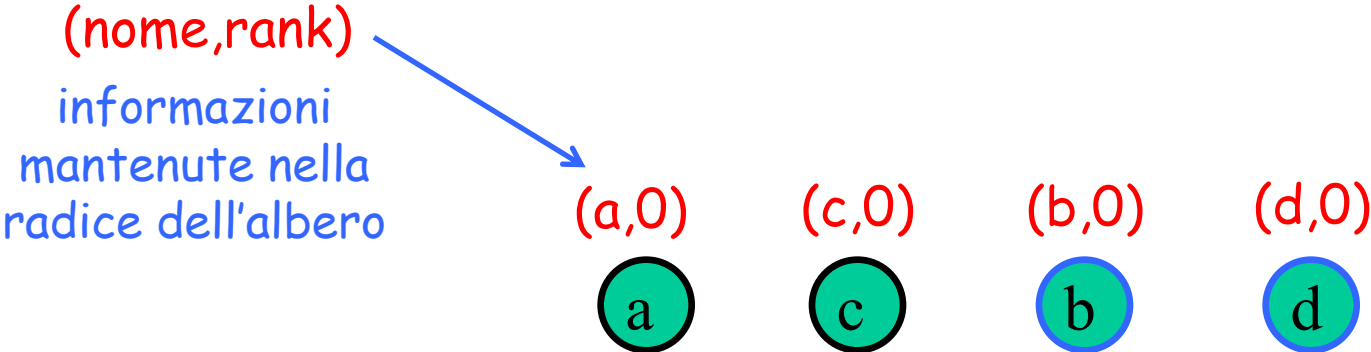
makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)



# Sequenza di operazioni:

un esempio:

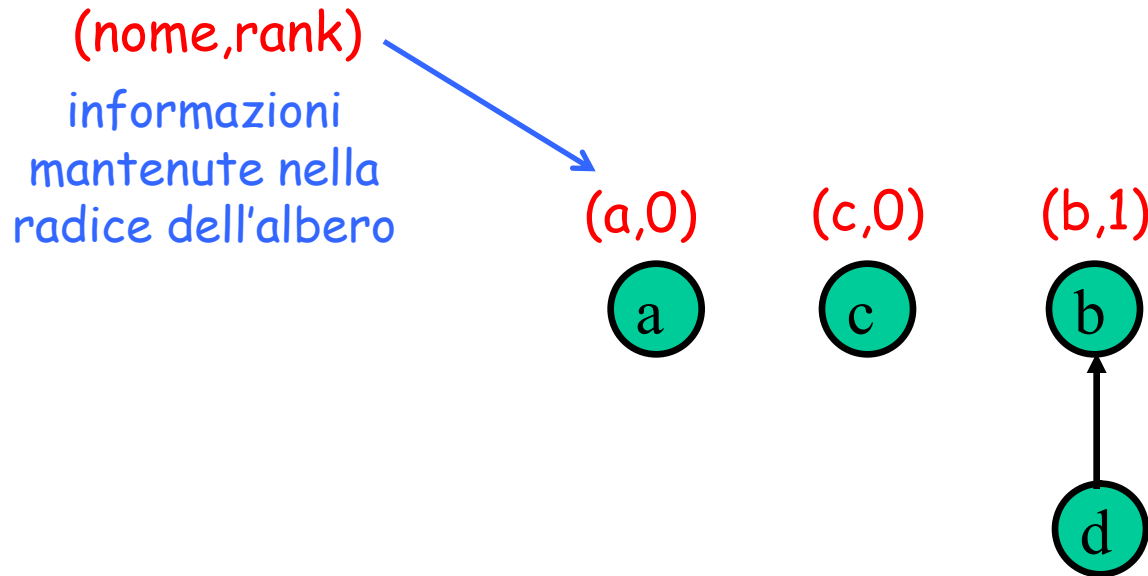
makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)



## Sequenza di operazioni:

makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c)

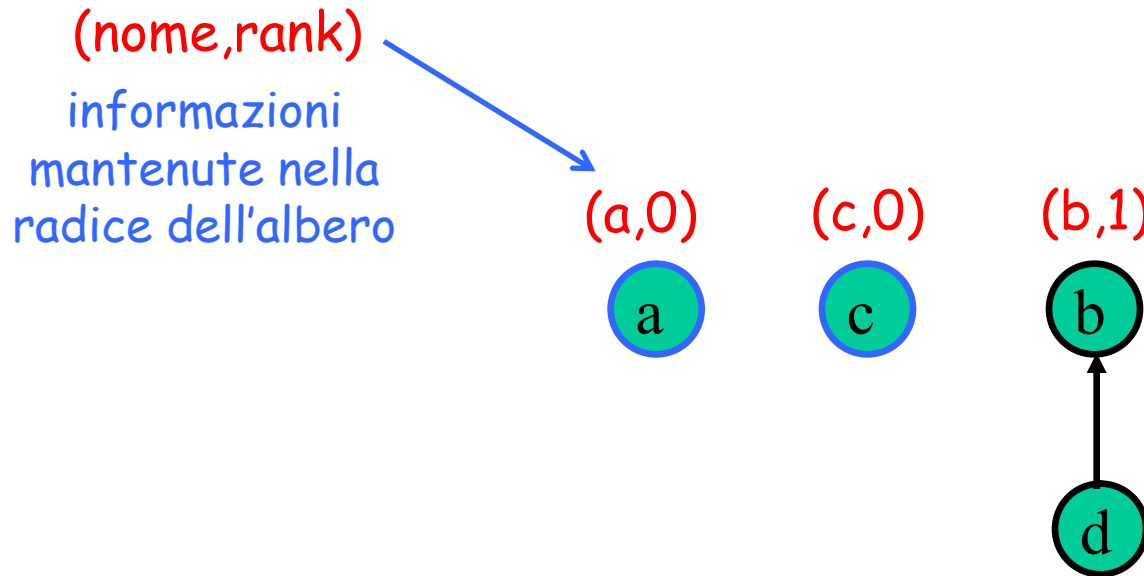
un esempio:



un esempio:

Sequenza di operazioni:

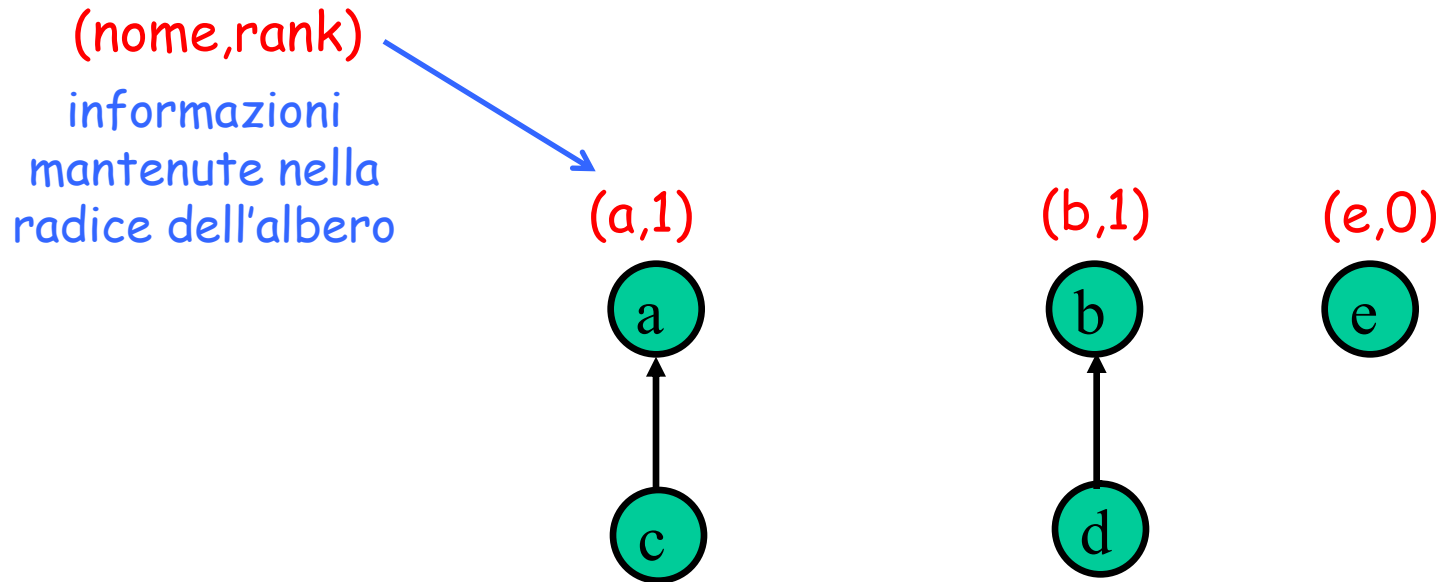
makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c)



# un esempio:

## Sequenza di operazioni:

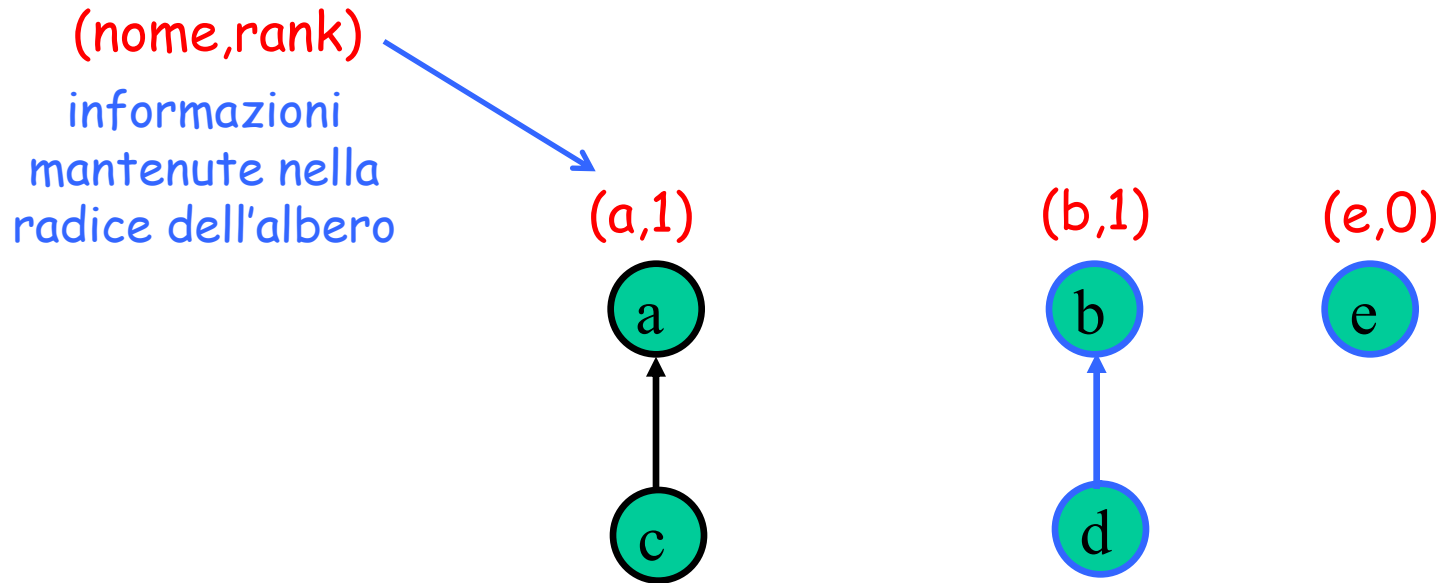
makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c) makeSet(e) union(e,b)



# un esempio:

## Sequenza di operazioni:

makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c) makeSet(e) union(e,b)



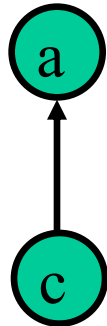
# un esempio:

## Sequenza di operazioni:

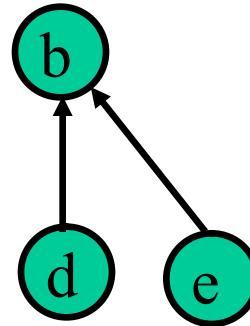
makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c) makeSet(e) union(e,b) union(a,e)

(nome,rank)  
informazioni  
mantenute nella  
radice dell'albero

(a,1)



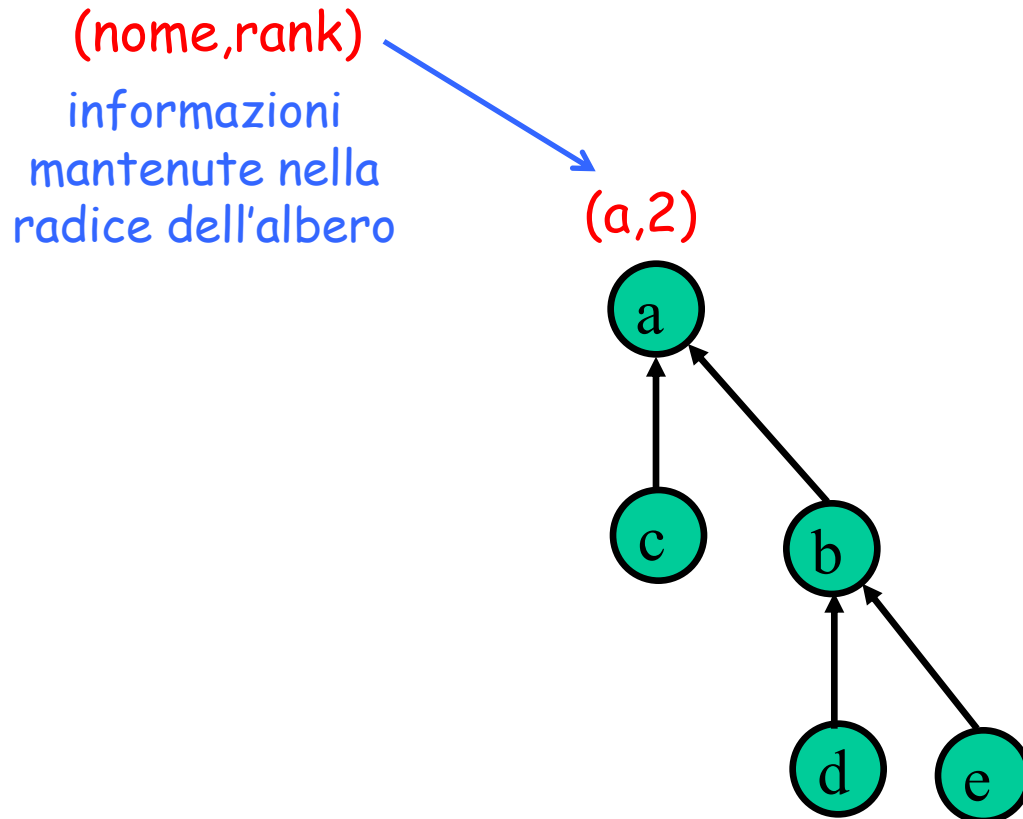
(e,1)



# un esempio:

## Sequenza di operazioni:

makeSet(a) makeSet(c) makeSet(b) makeSet(d) union(b,d)  
union(a,c) makeSet(e) union(e,b) union(a,e)





# Complessità computazionale

Vogliamo dimostrare che se eseguiamo  $m$  **find**,  $n$  **makeSet**, e le al più  $n-1$  **union**, il tempo richiesto dall'intera sequenza di operazioni è  $O(n+m \log n)$

Idea della dimostrazione:

- È facile vedere che **union** e **makeSet** richiedono tempo  $O(n)$
- Per analizzare il costo delle operazioni di **find**, dimostreremo che l'altezza degli alberi si mantiene **logaritmica** nel numero di elementi contenuti in un albero

# Conseguenza del bilanciamento

**Lemma:** Con la **union by rank**, un albero QuickUnion con radice  $x$  ha **almeno**  $2^{\text{rank}(x)}$  **nodi**.

**Dim:** per induzione sulla lunghezza della sequenza di **union** che produce un albero.

**Passo base:** albero prodotto da una sequenza di **union** di lunghezza 0, ovvero un albero iniziale: esso ha altezza 0, e la tesi è banalmente vera.

**Passo induttivo:** Consideriamo un albero ottenuto eseguendo una sequenza di  $k$  operazioni di **union**, l'ultima delle quali sia **union(A,B)**.  $A$  e  $B$  sono ottenuti con sequenze di **union** di lunghezza  $< k$ , e quindi per hp induttiva  $|A| \geq 2^{\text{rank}(A)}$  e  $|B| \geq 2^{\text{rank}(B)}$

– Se  $\text{rank}(A) > \text{rank}(B)$ , allora:

$$|A \cup B| = |A| + |B| \geq 2^{\text{rank}(A)} + 2^{\text{rank}(B)} > 2^{\text{rank}(A)} = 2^{\text{rank}(A \cup B)}$$

– Se  $\text{rank}(A) < \text{rank}(B)$ : simmetrico

– Se  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ :

$$\begin{aligned} |A \cup B| = |A| + |B| &\geq 2^{\text{rank}(A)} + 2^{\text{rank}(B)} = \\ &= 2 \cdot 2^{\text{rank}(A)} = 2^{\text{rank}(A)+1} = 2^{\text{rank}(A \cup B)} \end{aligned}$$

# Analisi (nel caso peggiore)

Per la proprietà precedente, l'**altezza** di un albero QuickUnion bilanciato è **limitata superiormente da  $\log n$** , con  **$n$**  = numero di **makeSet**



L'operazione **find** richiede tempo  **$O(\log n)$**



L'intera sequenza di operazioni costa  **$O(n+m \log n)$** .

# Un altro bilanciamento per **QuickUnion**

**Union by size:** associamo ad ogni radice  $x$  un valore  $\text{size}(x)$  che è pari al numero di elementi contenuti nell'insieme (albero); quindi, nell'unione degli insiemi  $A$  e  $B$ , rendiamo sempre la radice dell'albero con meno nodi figlia della radice dell'albero con più nodi.

**Stesse prestazioni di union by rank!**

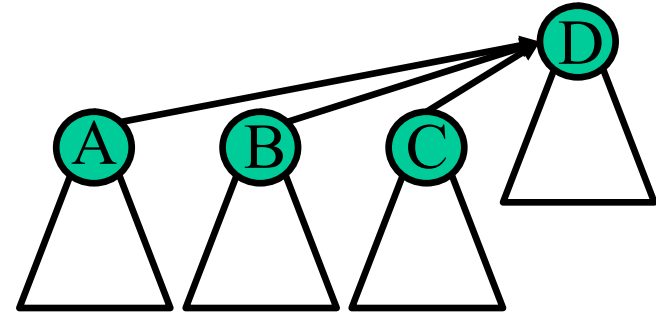
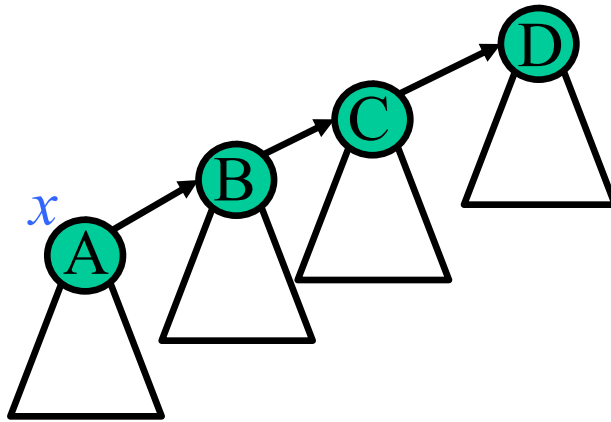
# Riepilogo sul bilanciamento

	<code>makeSet</code>	<code>union</code>	<code>find</code>
<code>QuickFind</code>	$O(1)$	$O(n)$	$O(1)$
<code>QuickFindBilanciato</code>	$O(1)$	$O(\log n)$ amm.	$O(1)$
<code>QuickUnion</code>	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$
<code>QuickUnionBilanciatoRank</code>	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log n)$
<code>QuickUnionBilanciatoSize</code>	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log n)$

# Approfondimenti

1. Risolvere il problema **union-find** usando strutture dati elementari (vettori e liste lineari), e valutarne la complessità computazionale.
2. Dimostrare che in QuickUnion, la **union by size** fornisce le stesse prestazioni della **union by rank**. (Suggerimento: induzione sul fatto che l'altezza di un albero è al più **logaritmica** nel numero di elementi contenuti).
3. Quando è preferibile un approccio di tipo QuickFind con **union by size** rispetto ad un approccio di tipo QuickUnion con **union by rank**?

# Un'ulteriore euristica: compressione dei cammini



**Idea:** quando eseguo  $\text{find}(x)$  e attraverso il cammino da  $x$  alla radice, comprimo il cammino, ovvero rendo tutti i nodi del cammino figli della radice

**Intuizione:**  $\text{find}(x)$  ha un costo ancora lineare nella lunghezza del cammino attraversato, ma prossime  $\text{find}$  costeranno di meno

# Teorema (Tarjan&van Leeuwen)

Usando in **QuickUnion** le euristiche di union by rank (o by size) e compressione dei cammini, una qualsiasi sequenza di  $n$  makeSet,  $n-1$  union e  $m$  find hanno un costo di  $O(n+m \alpha(n+m,n))$ .

$\alpha(x,y)$ : funzione inversa della funzione di Ackermann



# La funzione di Ackermann $A(i,j)$ e la sua inversa $\alpha(m,n)$

**Notazione:** con  $a^b^c$  intendiamo  $a^{(b^c)}$ , e non  $(a^b)^c = a^{b \cdot c}$ .  
per interi  $i, j \geq 1$ , definiamo  $A(i,j)$  come:

$$A(1, j) = 2^j \quad j \geq 1;$$

$$A(i, 1) = A(i - 1, 2) \quad i \geq 2;$$

$$A(i, j) = A(i - 1, A(i, j - 1)) \quad i, j \geq 2.$$

# $A(i,j)$ per piccoli valori di $i$ e $j$

	$j=1$	$j=2$	$j=3$	$j=4$
$i=1$	$2$	$2^2$	$2^3$	$2^4$
$i=2$	$2^2$	$2^{2^2} = 2^4$	$2^{2^2^2} = 2^{16}$	$2^{2^2^2^2} = 2^{65536}$
$i=3$	$2^{2^2}$	$2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 16$	$2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 16$	$2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{2^{\dots^2}}} \right\} 16$

# La funzione $\alpha(m,n)$

Per interi  $m \geq n \geq 0$ , definiamo  $\alpha(m,n)$  come:

$$\alpha(m, n) = \min\{i \geq 1 \mid A(i, \lfloor m/n \rfloor) > \log_2 n\}.$$

# Proprietà di $\alpha(m,n)$

1. per  $n$  fissato,  $\alpha(m,n)$  è monotonicamente decrescente al crescere di  $m$

$$\alpha(m,n) = \min \{i > 0 : \underbrace{A(i, \lfloor m/n \rfloor)}_{\text{crescente in } m} > \log_2 n\}$$

2.  $\alpha(n,n) \rightarrow \infty$  for  $n \rightarrow \infty$

$$\begin{aligned} \alpha(n,n) &= \min \{i > 0 : A(i, \lfloor n/n \rfloor) > \log_2 n\} \\ &= \min \{i > 0 : A(i, 1) > \underbrace{\log_2 n}_{\rightarrow \infty}\} \end{aligned}$$

# Osservazione

$\alpha(m, n) \leq 4$  per ogni scopo pratico  
(ovvero, per valori ragionevoli di  $n$ )

$$\alpha(m, n) = \min \{i > 0 : A(i, \lfloor m/n \rfloor) > \log_2 n\}$$

$$A(4, \lfloor m/n \rfloor) \geq A(4, 1) = A(3, 2)$$

$$= 2^{2^{\dots^2}} \left. \vphantom{2^{\dots^2}} \right\} 16$$

$$\gg 10^{80}$$

$\cong$  numero stimato di atomi  
nell'universo!

$\Rightarrow$  hence,  $\alpha(m, n) \leq 4$  for any  $n < 2^{10^{80}}$

# Ultime proprietà: densità di $m/n$

1.  $\alpha(m,n) \leq 1$  quando  $\lfloor m/n \rfloor > \log_2 \log_2 n$
2.  $\alpha(m,n) \leq 2$  quando  $\lfloor m/n \rfloor > \log_2 \log^* n$

dove

$$\log^{(1)}n = \log n$$

$$\log^{(i)}n = \log \log^{(i-1)}n$$

$$\log^*n = \min \{i > 0 : \log^{(i)}n \leq 1\}$$

riuscite a dimostrarle?