

# Algoritmi e Strutture Dati

## Capitolo 9

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

# Il problema Union-find

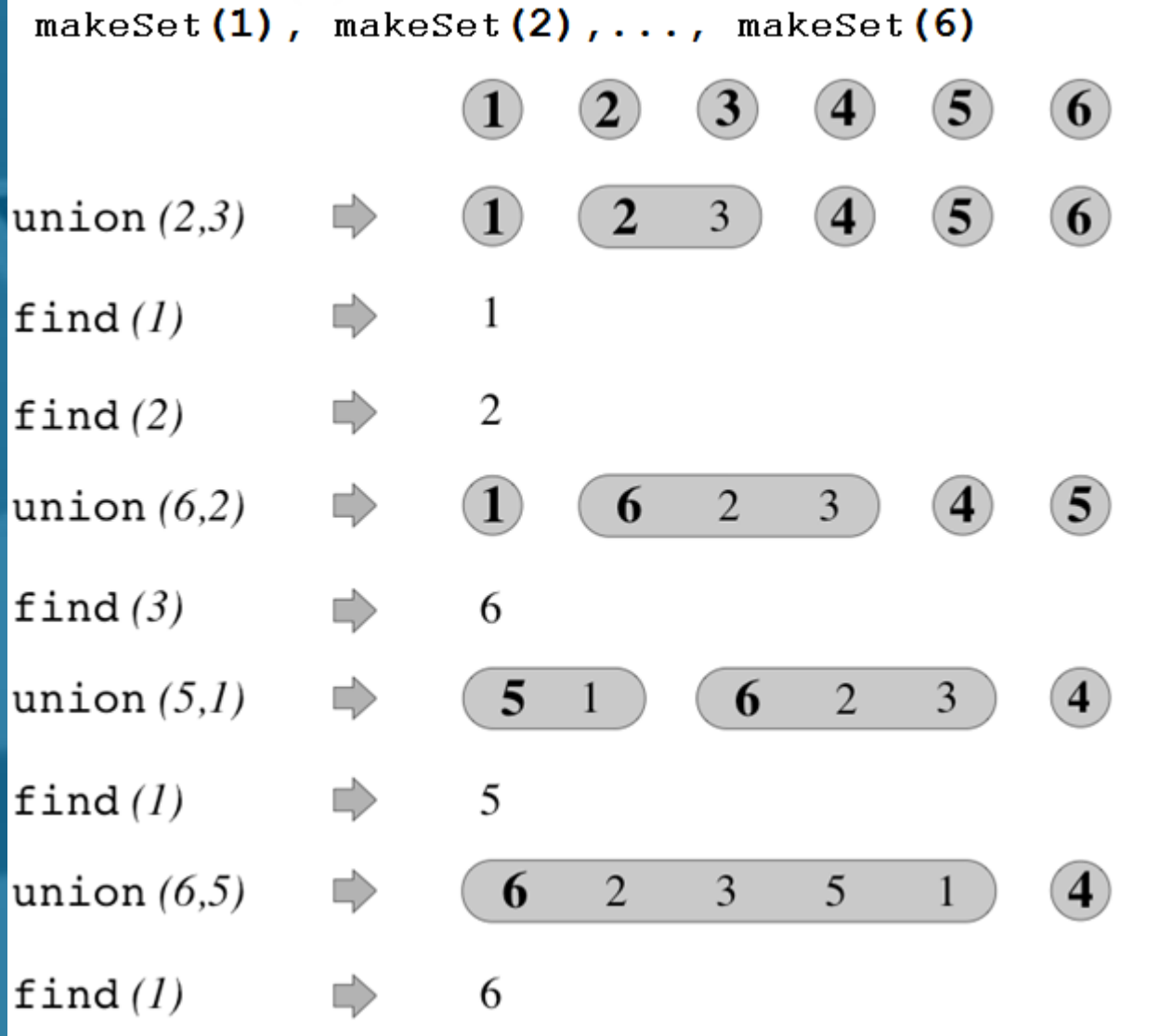
- Mantenere una **collezione di insiemi disgiunti** contenenti elementi distinti (ad esempio, interi in  $1..n$ ) durante l'esecuzione di una sequenza di operazioni del seguente tipo:
  - **makeSet(elemento x)** = crea il nuovo insieme di **nome x** = {x}; in questo momento, **x** è l'**elemento rappresentativo** dell'insieme, poiché ne determina il nome;
  - **union(nome x, nome y)** = unisce gli insiemi di **nome x** e **y** in un unico insieme di **nome x**, e distrugge i vecchi insiemi di **nome x** e **y** (si suppone di accedere **direttamente** all'**elemento rappresentativo** degli insiemi **x** e **y**)
  - **find(elemento 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, 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:**  $n-1$



# Approcci elementari basati su alberi

# Alberi QuickFind

- Usiamo un foresta di alberi di **altezza 1** per rappresentare gli insiemi disgiunti. In ogni albero:
  - Radice = **elemento rappresentativo**, ovvero elemento che dà il nome all'insieme
  - Foglie = **tutti** gli elementi dell'insieme (**incluso** l'elemento rappresentativo contenuto nella radice; questa ridondanza deriva dal fatto che per mantenere l'invariante che **tutti** gli alberi della foresta hanno altezza 1, quando creo un nuovo insieme devo creare un albero con 2 nodi di altezza 1, in cui la radice e la foglia contengono lo stesso elemento)

# Realizzazione (1/2)

**classe QuickFind implementa UnionFind:**

**dati:**  $S(n) = \Theta(n)$

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.



La radice e la foglia possono essere pensati come due record contenenti un campo *name* e un campo *elem*, rispettivamente

# Realizzazione (2/2)

**Notazione:** di seguito, per non fare confusione tra nomi degli insiemi ed elementi, indicherò il nome degli insiemi (e degli alberi che li rappresentano) con lettere maiuscole

**union**(*name a, name b*)                       $T(n) = O(n)$

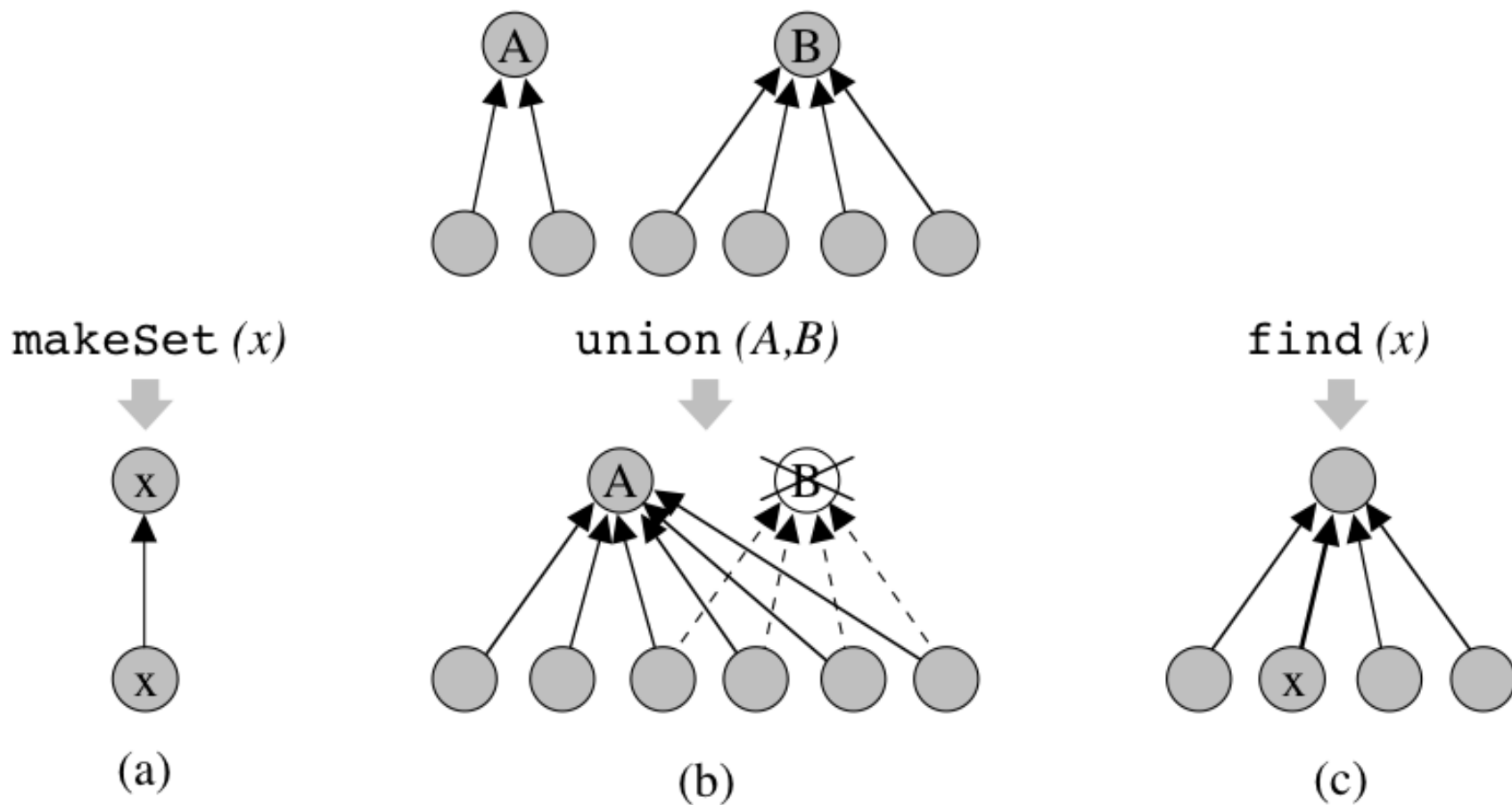
considera l'albero  $A$  corrispondente all'insieme di nome  $a$ , e l'albero  $B$  corrispondente all'insieme di nome  $b$ . Sostituisce tutti i puntatori dalle foglie di  $B$  alla radice di  $B$  con puntatori alla radice di  $A$ . Cancella la vecchia radice di  $B$ .

**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*                       $T(n) = O(1)$

accede direttamente alla foglia contenente l'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





# 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  $\Theta(n+1+2+\dots+(n-1)+m) = \Theta(m+n^2)$

# Alberi QuickUnion

- Usiamo una foresta di alberi di **altezza  $\geq 0$**  per rappresentare gli insiemi disgiunti. In ogni albero:
  - Radice = **elemento rappresentativo** dell'insieme
  - Rimanenti nodi = altri elementi (**escluso** l'elemento rappresentativo contenuto nella radice: non devo mantenere l'invariante che **tutti** gli alberi della foresta hanno altezza 1)

# Realizzazione (1/2)

**classe QuickUnion implementa UnionFind:**

**dati:**  $S(n) = \Theta(n)$

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. Memorizza *e* in tale nodo, sia come valore che come nome del nodo.



Il nodo può essere pensato come un record contenente due campi *name* ed *elem*, che in questa prima implementazione coincideranno sempre

# 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  $A$ .

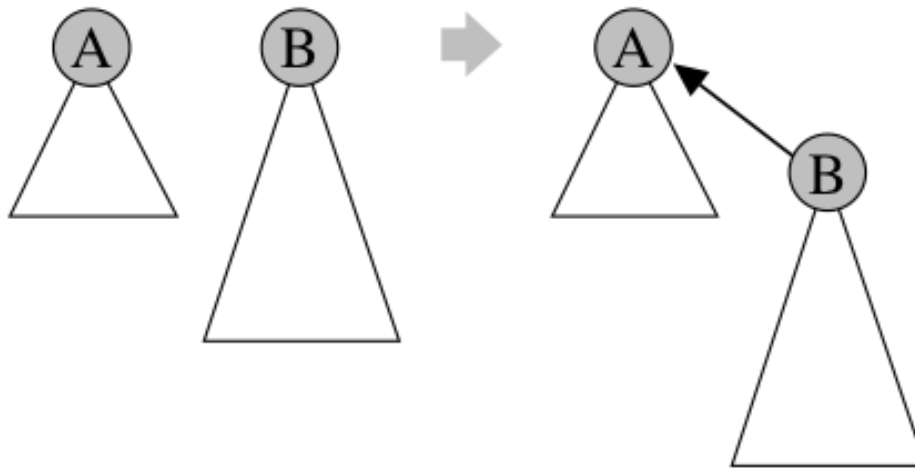
**find**(*elem e*)  $\rightarrow$  *name*       $T(n) = O(n)$   
accede direttamente al nodo corrispondente ad  $e$ . Partendo da tale nodo, segue ripetutamente i puntatori al padre fino a raggiungere la radice dell'albero. Restituisce il nome memorizzato in tale radice.

# Esempio

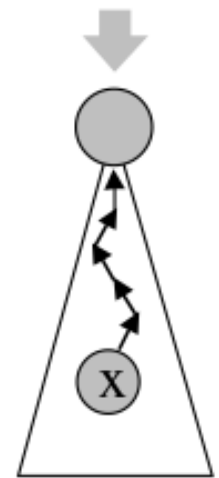
(a)  
`makeSet (x)`



(b)  
`union (A,B)`

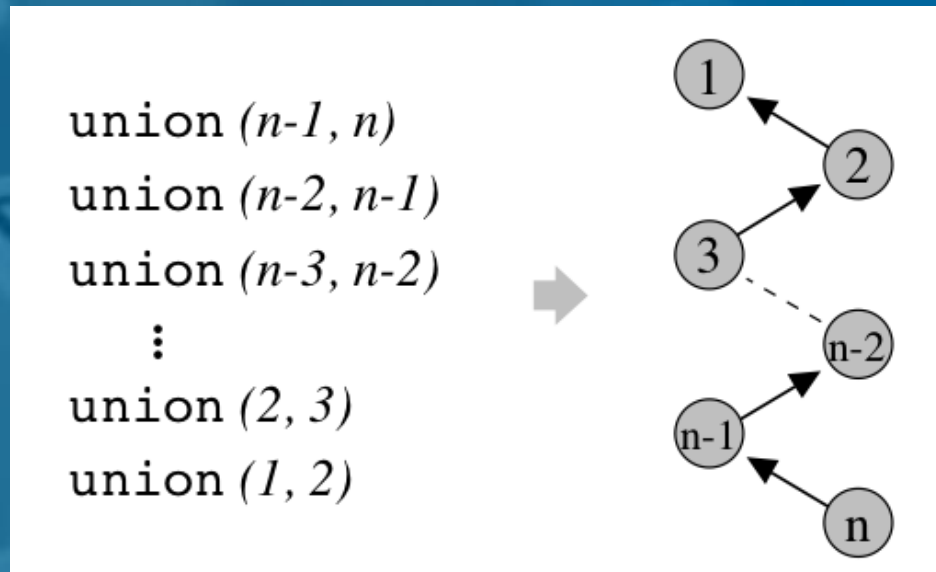


(c)  
`find (x)`



# 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** diventa 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  $O(n+n-1+mn)=O(mn)$

# (Piccolo) Approfondimento

**Domanda:** quando è preferibile un approccio di tipo QuickFind rispetto ad un approccio di tipo QuickUnion?

**Risposta:** Non esiste una risposta **univoca**: dipende dalla sequenza di operazioni, in particolare dal **numero di operazioni di find** e dalla **loro collocazione** rispetto alla sequenza di **union**. Se confrontiamo i **casi peggiori** dei due approcci, essi sono equivalenti quando  $\Theta(m+n^2) = \Theta(mn)$ , ovvero per  $m = \Theta(n)$ ; quindi:

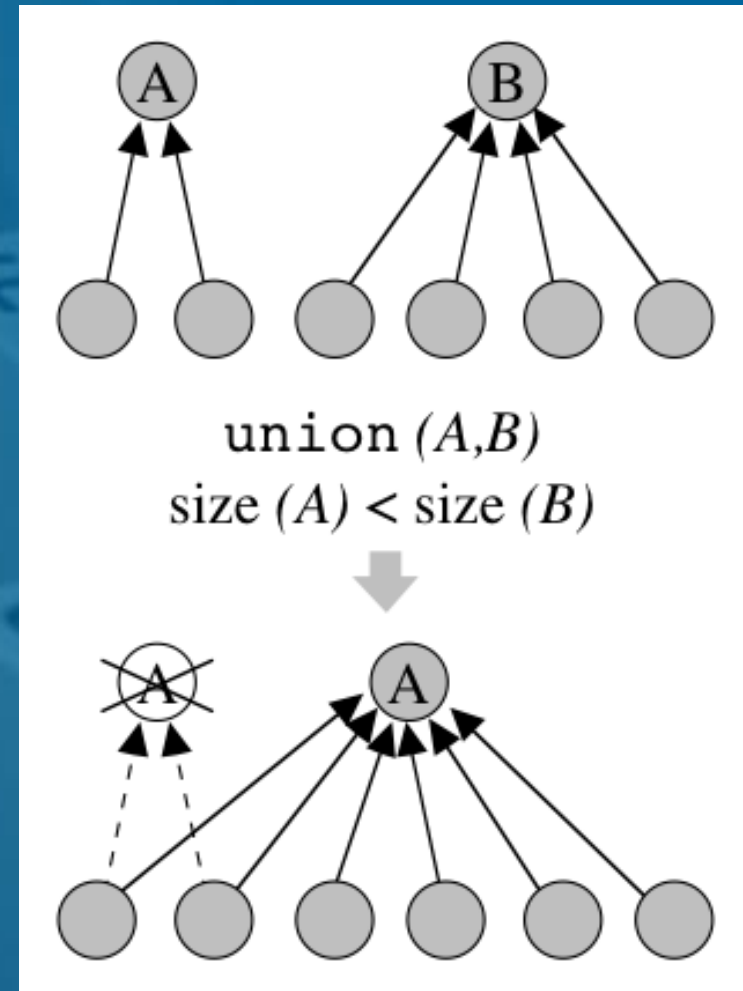
1. QuickUnion è più efficiente (nel caso peggiore) per  $m = o(n)$ , in quanto in tal caso  $mn = o(m+n^2)$ ;
2. Viceversa, QuickFind è più efficiente (nel caso peggiore) per  $m = \omega(n)$ , in quanto in tal caso  $m+n^2 = o(mn)$ .



# Euristiche di bilanciamento nell'operazione union

# Bilanciamento in alberi QuickFind

**Union by size:** associamo alla radice di ogni albero **A** un valore **size(A)** che è pari al numero di elementi contenuti nell'insieme (albero **A**); quindi, nell'unione di due 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



# Realizzazione (1/3)

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

**dati:**  $S(n) = \Theta(n)$

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) → name`       $T(n) = O(1)$

accede direttamente alla foglia contenente l'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  $O(n \log n)$ )

# Analisi ammortizzata (1/2)

Vogliamo dimostrare che se eseguiamo  $m$  **find**,  $n$  **makeSet**, e 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 tutte le operazioni di **find** e **makeSet** richiedono complessivamente tempo  $\Theta(m+n)$
- Per analizzare le operazioni di **union**, quando creiamo un nuovo insieme, assegniamo al corrispondente elemento  $\log n$  crediti  $\Rightarrow$  in totale, assegniamo  $n \log n$  crediti, e mostreremo che tali crediti copriranno **complessivamente** tutti i costi legati alle **union**

# Analisi ammortizzata (2/2)

- Quando eseguiamo una **union**, ogni nodo che cambia padre pagherà il tempo speso (pari ad  $O(1)$ ) **con uno dei crediti** assegnati al nodo
- Osserviamo ora che ogni nodo può **cambiare al più  $\log n$  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!

⇒ I  **$\log n$**  crediti assegnati al nodo sono quindi sufficienti per pagare tutti i cambiamenti di padre, e l'intera sequenza di  **$n$  union** costa quindi  **$O(n \log n)$** .

⇒ L'intera sequenza di operazioni costa

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



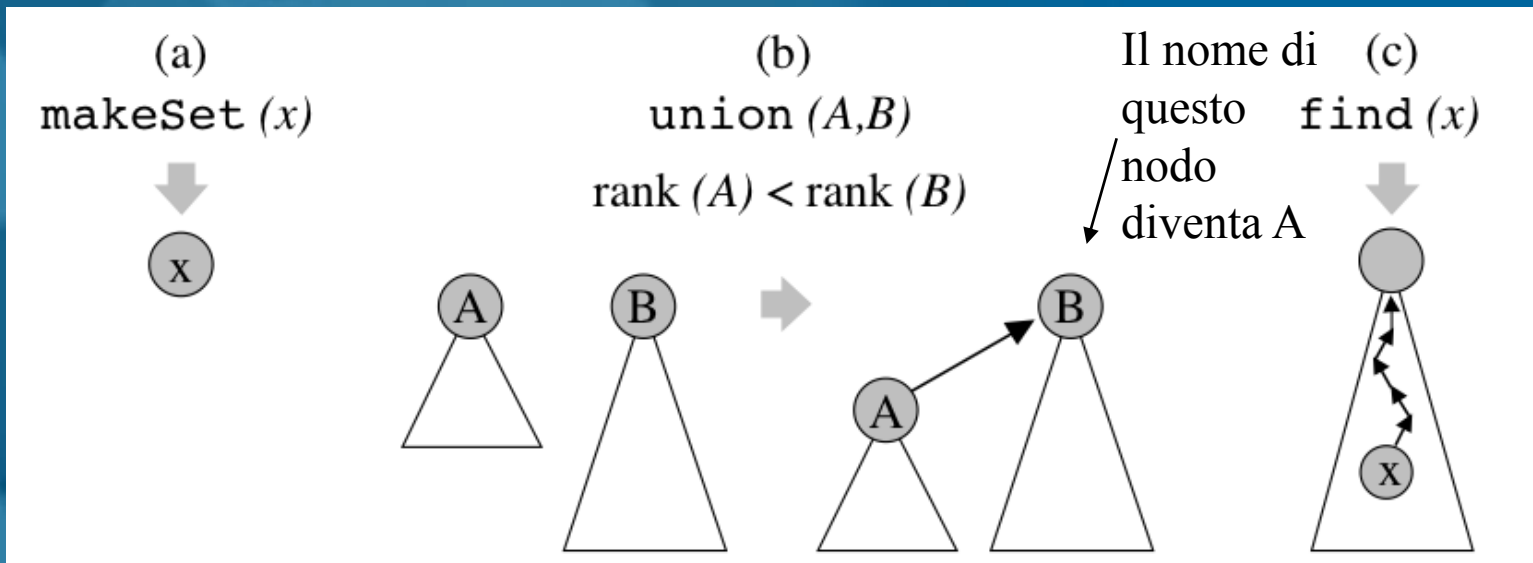


# Costo della **union** nel caso peggiore

- Abbiamo appena visto che l'intera sequenza di **n union** costa  $O(n \log n)$ . **Domanda:** quanto può costare nel caso peggiore una singola operazione di **union**?
- **Risposta:**  $\Theta(n)$ , ad esempio si consideri il caso in cui si uniscono 2 insiemi contenuti ciascuno  $n/2$  elementi (o, più in generale, 2 insiemi contenenti  $\Theta(n)$  elementi)

# Bilanciamento in alberi **QuickUnion**

**Union by rank** (o **by height**): associamo alla radice di ogni albero **A** un valore **rank(A)** che è pari all'altezza dell'albero **A**; quindi, nell'unione di due insiemi **A** e **B**, rendiamo la radice dell'albero **più basso** figlia della radice dell'albero **più alto**, e se necessario modifichiamo la radice dell'albero ottenuto



# Realizzazione (1/3)

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

**dati:**  $S(n) = \Theta(n)$

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) → name`       $T(n) = O(\log n)$

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

# Complessità computazionale

Vogliamo dimostrare che se eseguiamo  $m$  **find**,  $n$  **makeSet**, e 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 tutte le operazioni di **union** e **makeSet** richiedono complessivamente tempo  $\Theta(n)$
- 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  $k > 0$  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, per ogni albero  $A$ , si ha che  $|A| \geq 2^{\text{rank}(A)}$ , e quindi  $\text{rank}(A) \leq \log |A| \leq \log n$ , 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 alla radice di ogni albero  $A$  un valore  $\text{size}(A)$  che è pari al numero di elementi contenuti nell'insieme (albero  $A$ ); quindi, nell'unione di due insiemi  $A$  e  $B$ , rendiamo sempre la radice dell'albero con meno nodi figlia della radice dell'albero con più nodi, e se necessario modifichiamo la radice dell'albero ottenuto

**Stesse prestazioni di union by rank!**

# Riepilogo sul bilanciamento

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

# 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**?