Algoritmi e Strutture Dati La Struttura Dati Partizioni di A e le operazioni Union Find

P. Massazza¹

¹Dipartimento di Scienze Teoriche e Applicate Università degli Studi dell'Insubria Varese Italy

Outline

- L'algebra eterogenea partizioni di A
- Union e Find
 - Foreste di alberi
 - Bilanciamento e Compressione dei cammini

Outline

- L'algebra eterogenea partizioni di A
- 2 Union e Find
 - Foreste di alberi
 - Bilanciamento e Compressione dei cammini

Partizioni

Definizione [Partizione]

Una partizione di un insieme A è una famiglia $\{A_1, \ldots, A_m\}$ t.c.

- \bullet $A_i \subseteq A$;
- $\forall i \neq j \ A_i \cap A_j = \emptyset$;
- $\bullet \bigcup_{i=1..m} A_i = A$

Ricordiamo che ogni partizione $P = \{A_1, \dots, A_m\}$ identifica una relazione di equivalenza R_P :

$$\forall x, y \in A$$
, $xR_P y$ sse $\exists i, x, y \in A_i$.

Possiamo quindi scegliere un elemento rappresentativo $a_i \in A_i$ per cui $[a_i] = A_i$, e rappresentare P come tupla

$$P\equiv(a_1\ldots,a_m)$$

Partizioni

Definizione [Partizione]

Una partizione di un insieme A è una famiglia $\{A_1, \ldots, A_m\}$ t.c.

- \bullet $A_i \subseteq A$;
- $\bullet \ \forall i \neq j \ A_i \cap A_j = \emptyset;$
- $\bullet \bigcup_{i=1..m} A_i = A$

Ricordiamo che ogni partizione $P = \{A_1, \dots, A_m\}$ identifica una relazione di equivalenza R_P :

$$\forall x, y \in A$$
, $xR_P y$ sse $\exists i, x, y \in A_i$.

Possiamo quindi scegliere un elemento rappresentativo $a_i \in A_i$ per cui $[a_i] = A_i$, e rappresentare P come tupla

$$P\equiv (a_1\ldots,a_m).$$

Esempio

Partizioni di $A = \{a_1, \dots, a_m\}$, $PA = \langle [A, P(A)], [Union, Find] \rangle$, dove

- P(A) è l'insieme di tutte le partizioni su A;
- Union : $A \times A \times P(A) \mapsto P(A)$, Union $(x, y, P) = (P \setminus \{[x], [y]\}) \cup \{[x] \cup [y]\}$;
- Find : $A \times P(A) \mapsto A$, Find(x, P) = y sse y = Rappr([x]).

Si noti che Find (x_1, P) = Find (x_2, P) sse $x_1R_Px_2$.

Esempio

Partizioni di $A = \{a_1, \dots, a_m\}$, $PA = \langle [A, P(A)], [Union, Find] \rangle$, dove

- P(A) è l'insieme di tutte le partizioni su A;
- Union : $A \times A \times P(A) \mapsto P(A)$, Union $(x, y, P) = (P \setminus \{[x], [y]\}) \cup \{[x] \cup [y]\}$;
- Find : $A \times P(A) \mapsto A$, Find(x, P) = y sse y = Rappr([x]).

Si noti che Find (x_1, P) = Find (x_2, P) sse $x_1R_Px_2$

Esempio

Partizioni di $A = \{a_1, \dots, a_m\}$, $PA = \langle [A, P(A)], [Union, Find] \rangle$, dove

- P(A) è l'insieme di tutte le partizioni su A;
- Union : $A \times A \times P(A) \mapsto P(A)$, Union $(x, y, P) = (P \setminus \{[x], [y]\}) \cup \{[x] \cup [y]\}$;
- Find : $A \times P(A) \mapsto A$, Find(x, P) = y sse y = Rappr([x]).

Esempio

Partizioni di $A = \{a_1, \dots, a_m\}$, $PA = \langle [A, P(A)], [Union, Find] \rangle$, dove

- P(A) è l'insieme di tutte le partizioni su A;
- Union : $A \times A \times P(A) \mapsto P(A)$, Union $(x, y, P) = (P \setminus \{[x], [y]\}) \cup \{[x] \cup [y]\}$;
- Find : $A \times P(A) \mapsto A$, Find(x, P) = y sse y = Rappr([x]).

Si noti che Find(x_1, P) = Find(x_2, P) sse $x_1R_Px_2$

Esempio

Partizioni di $A = \{a_1, \dots, a_m\}$, $PA = \langle [A, P(A)], [Union, Find] \rangle$, dove

- P(A) è l'insieme di tutte le partizioni su A;
- Union : $A \times A \times P(A) \mapsto P(A)$, Union $(x, y, P) = (P \setminus \{[x], [y]\}) \cup \{[x] \cup [y]\}$;
- Find : $A \times P(A) \mapsto A$, Find(x, P) = y sse y = Rappr([x]).

Si noti che Find (x_1, P) = Find (x_2, P) sse $x_1 R_P x_2$.

Studiamo possibili implementazioni per la struttura dati PA

Liste concatenate

Vantaggi: semplicità

Svantaggi: costo medio di ciascuna operazione O(|A|)

Foreste di alberi

Vantaggi: costo di ciascuna operazione $O(\log |A|)$ se si

effettua il bilanciamento degli alberi

Svantaggi: nessuno

Studiamo possibili implementazioni per la struttura dati PA

Liste concatenate

Vantaggi: semplicità

Svantaggi: costo medio di ciascuna operazione O(|A|)

Foreste di alberi

Vantaggi: costo di ciascuna operazione $O(\log |A|)$ se si

effettua il bilanciamento degli alber

Svantaggi: nessuno

Studiamo possibili implementazioni per la struttura dati PA

Liste concatenate

Vantaggi: semplicità

Svantaggi: costo medio di ciascuna operazione O(|A|)

Foreste di alberi

Vantaggi: costo di ciascuna operazione $O(\log |A|)$ se si

effettua il bilanciamento degli alberi

Svantaggi: nessuno

Outline

- L'algebra eterogenea partizioni di A
- Union e Find
 - Foreste di alberi
 - Bilanciamento e Compressione dei cammini

- Rappresentiamo ciascuna classe di equivalenza tramite un albero avente alla radice l'elemento rappresentativo.
- Rappresentiamo ciascun albero attraverso il vettore dei padri

Esempio

Dato $A = \{1, ..., 9\}, P = \{\{1, 3, 7\}, \{2\}, \{4, 5, 6, 8, 9\}\}$ potrebbe essere rappresentata da

$$padre = [7, 2, 7, 8, 8, 8, 7, 8, 8]$$

Abbiamo quindi:

- Find(5, P) = 8
- Union $(1,2,P) = \{\{1,2,3,\underline{7}\},\{4,5,6,\underline{8},9\}\}$

- Rappresentiamo ciascuna classe di equivalenza tramite un albero avente alla radice l'elemento rappresentativo.
- Rappresentiamo ciascun albero attraverso il vettore dei padri

Esempio

Dato $A = \{1, ..., 9\}, P = \{\{1, 3, 7\}, \{2\}, \{4, 5, 6, 8, 9\}\}$ potrebbe essere rappresentata da

padre =
$$[7, 2, 7, 8, 8, 8, 7, 8, 8]$$

Abbiamo quindi

- Find(5, P) = 8
- Union $(1, 2, P) = \{\{1, 2, 3, 7\}, \{4, 5, 6, 8, 9\}\}$

- Rappresentiamo ciascuna classe di equivalenza tramite un albero avente alla radice l'elemento rappresentativo.
- Rappresentiamo ciascun albero attraverso il vettore dei padri

Esempio

Dato $A = \{1, ..., 9\}, P = \{\{1, 3, 7\}, \{2\}, \{4, 5, 6, 8, 9\}\}$ potrebbe essere rappresentata da

padre =
$$[7, 2, 7, 8, 8, 8, 7, 8, 8]$$

Abbiamo quindi:

- Find(5, P) = 8
- Union $(1,2,P) = \{\{1,2,3,\underline{7}\},\{4,5,6,\underline{8},9\}\}$

- Rappresentiamo ciascuna classe di equivalenza tramite un albero avente alla radice l'elemento rappresentativo.
- Rappresentiamo ciascun albero attraverso il vettore dei padri

Esempio

Dato $A = \{1, ..., 9\}, P = \{\{1, 3, 7\}, \{2\}, \{4, 5, 6, 8, 9\}\}$ potrebbe essere rappresentata da

padre =
$$[7, 2, 7, 8, 8, 8, 7, 8, 8]$$

Abbiamo quindi:

- Find(5, P) = 8
- Union $(1,2,P) = \{\{1,2,3,\underline{7}\},\{4,5,6,\underline{8},9\}\}$

Union e Find: implementazione

```
public class UnionFind{
private int[] father;
private count;
 public UnionFind(int n)
 {father=new int[n]; count=n;
  for(int i=0;i< n;i++) father[i]=i;}
 public int size(void) {return count;}
 public int Find(int x)
 {while(father[x]!=x) x=father[x];
  return x; }
 public void Union(int x, int y)
 {int u=Find(x);
  int v=Find(y);
  if (u!=v) {father[v]=u;count--;}}
```

L'implementazione mostrata non garantisce prestazioni $O(\log |A|)$ dato che potrebbe creare alberi degeneri.

Esempio

Se father = [0, 1, 2, ..., n-1] l'esecuzione del ciclo

for
$$(i=0; i < p.size()-1; i++)$$
 p.Union(i+1,0)

porta all'albero degenere (lista)

father =
$$[1, 2..., n-1, n-1]$$

Modifichiamo quindi l'implementazione di Union in modo che la scelta del rappresentante avvenga in funzione del numero di elementi associati. Usiamo a tal fine un vettore

$$sz[i] = k$$
 sse $father[i] = i \land \sharp[i] = k$.

L'implementazione mostrata non garantisce prestazioni $O(\log |A|)$ dato che potrebbe creare alberi degeneri.

Esempio

Se father = [0, 1, 2, ..., n-1] l'esecuzione del ciclo

for
$$(i=0; i < p.size()-1; i++)$$
 p.Union(i+1,0)

porta all'albero degenere (lista)

father =
$$[1, 2..., n-1, n-1]$$

Modifichiamo quindi l'implementazione di Union in modo che la scelta del rappresentante avvenga in funzione del numero di elementi associati. Usiamo a tal fine un vettore

$$sz[i] = k$$
 sse father $[i] = i \land \sharp[i] = k$.

Union e Find: implementazione

```
public class UnionFindB{
private int[] father;private int[]sz;
private count;
 public UnionFind(int n)
 {father=new int[n]; count=n; sz=new int[n];
  for(int i=0;i< n;i++) {father[i]=i; sz[i]=1;}}
 public int size(void); // come in UnionFind
 public int Find(int x); // come in UnionFind
 public void Union(int x, int y)
 {int u=Find(x);int v=Find(y);
  if (u==v) return;
  if(sz[u]<sz[v])
   \{father[u]=v; sz[v]+=sz[u];\}
  else{father[v]=u;sz[u]+=sz[v];}
  count --; } }
                                  ◆□▶ ◆□▶ ◆□▶ ◆□▶ □ り<</p>
```

Teorema

Partendo dalla partizione identità [0, 1, ..., n-1] ed eseguendo unicamente Union con bilanciamento, si ottengono alberi con k nodi e altezza non superiore a $\lfloor \log_2 k \rfloor$.

Dimostrazione (per induzione su *k*)

- (k = 1) Vero: $0 \le \lfloor \log_2 1 \rfloor = 0$;
- (k>1) T ha k nodi ed è il risultato di Union di due alberi T_1, T_2 con $|T_1| \leq |T_2|$. Allora vale:
 - $|T_1| \le \lfloor k/2 \rfloor$, $h(T_1) \le \lfloor \log_2 k \rfloor 1$ (ind.);
 - $|T_2| \leq k-1$, $h(T_2) \leq \lfloor \log_2(k-1) \rfloor \leq \lfloor \log_2 k \rfloor$.

Osservando che $h(T) = \max\{h(T_2), h(T_1) + 1\}$ si ottiene $h(T) < |\log_2 k|$.

Teorema

Partendo dalla partizione identità [0, 1, ..., n-1] ed eseguendo unicamente Union con bilanciamento, si ottengono alberi con k nodi e altezza non superiore a $\lfloor \log_2 k \rfloor$.

Dimostrazione (per induzione su *k*)

- (k = 1) Vero: $0 \le \lfloor \log_2 1 \rfloor = 0$;
- (k > 1) T ha k nodi ed è il risultato di Union di due alberi T_1, T_2 con $|T_1| \le |T_2|$. Allora vale:
 - $|T_1| \leq \lfloor k/2 \rfloor$, $h(T_1) \leq \lfloor \log_2 k \rfloor 1$ (ind.);
 - $\bullet |T_2| \le k-1, h(T_2) \le \lfloor \log_2(k-1) \rfloor \le \lfloor \log_2 k \rfloor.$

Osservando che $h(T) = \max\{h(T_2), h(T_1) + 1\}$ si ottiene $h(T) \le |\log_2 k|$.

Teorema

Partendo dalla partizione identità [0, 1, ..., n-1] ed eseguendo unicamente Union con bilanciamento, si ottengono alberi con k nodi e altezza non superiore a $\lfloor \log_2 k \rfloor$.

Dimostrazione (per induzione su *k*)

- (k = 1) Vero: $0 \le |\log_2 1| = 0$;
- (k>1) T ha k nodi ed è il risultato di Union di due alberi T_1, T_2 con $|T_1| \le |T_2|$. Allora vale:
 - $|T_1| \leq \lfloor k/2 \rfloor$, $h(T_1) \leq \lfloor \log_2 k \rfloor 1$ (ind.);
 - $\bullet |T_2| \leq k-1, h(T_2) \leq \lfloor \log_2(k-1) \rfloor \leq \lfloor \log_2 k \rfloor.$

Osservando che $h(T) = \max\{h(T_2), h(T_1) + 1\}$ si ottiene $h(T) \le \lfloor \log_2 k \rfloor$.

Se si utilizza la Union con bilanciamento, l'esecuzione di O(n) operazioni Union, Find ha costo $O(n \log n)$. Possiamo migliorare tale risultato ricorrendo alla compressione dei cammini.

Idea: Durante l'esecuzione di una Find facciamo in modo che tutti i nodi incontrati risalendo verso la radice diventino figli di questa.

```
public int Find(int x)
{Stack<Integer> s=new Stack<Integer>();int v;
while(father[x]!=x)
  {s.Push(x); x=padre[x];}
while(!Is.isEmpty())
  {v=s.Top(); s.Pop();
  father[v]=x;}
return x;
```

Se si utilizza la Union con bilanciamento, l'esecuzione di O(n) operazioni Union, Find ha costo $O(n \log n)$. Possiamo migliorare tale risultato ricorrendo alla compressione dei cammini.

Idea: Durante l'esecuzione di una Find facciamo in modo che tutti i nodi incontrati risalendo verso la radice diventino figli di questa.

```
public int Find(int x)
{Stack<Integer> s=new Stack<Integer>();int v;
while(father[x]!=x)
  {s.Push(x);x=padre[x];}
while(!Is.isEmpty())
  {v=s.Top();s.Pop();
  father[v]=x;}
return x;
}
```

Usando la compressione dei cammini la complessità di Union e Find viene a dipendere da

$$G(n) = \min\{k \in \mathbb{N} \mid n \le F(k)\}$$

dove F(k) (caso particolare della funzione di Ackermann) viene definita dall'eq. di ricorrenza

$$F(k) = 2^{F(k-1)}, F(0) = 1.$$

Nota: G(n) cresce lentissimamente, $G(n) \le 5$ per $n \le 2^{65536}$.

Teorema [Tarjan]

L'esecuzione di O(n) operazioni Union e Find (con bilanciamento e compressione dei cammini) ha costo

$$O(n \cdot G(n))$$

Usando la compressione dei cammini la complessità di Union e Find viene a dipendere da

$$G(n) = \min\{k \in \mathbb{N} \mid n \le F(k)\}$$

dove F(k) (caso particolare della funzione di Ackermann) viene definita dall'eq. di ricorrenza

$$F(k) = 2^{F(k-1)}, F(0) = 1.$$

Nota: G(n) cresce lentissimamente, $G(n) \le 5$ per $n \le 2^{65536}$.

Teorema [Tarjan]

L'esecuzione di O(n) operazioni Union e Find (con bilanciamento e compressione dei cammini) ha costo

$$O(n \cdot G(n))$$
.

Usando la compressione dei cammini la complessità di Union e Find viene a dipendere da

$$G(n) = \min\{k \in \mathbb{N} \mid n \le F(k)\}\$$

dove F(k) (caso particolare della funzione di Ackermann) viene definita dall'eq. di ricorrenza

$$F(k) = 2^{F(k-1)}, F(0) = 1.$$

Nota: G(n) cresce lentissimamente, $G(n) \le 5$ per $n \le 2^{65536}$.

Teorema [Tarjan]

L'esecuzione di O(n) operazioni Union e Find (con bilanciamento e compressione dei cammini) ha costo

$$O(n \cdot G(n))$$
.