

APA Modulo 1 Esercizi 2

Elena Zucca

7 aprile 2020

Design e analisi di algoritmi iterativi

- coffee can problem (barattolo di caffè) dovuto a David Gries
- C un barattolo con chicchi bianchi o neri, $N(C)$ = numero di chicchi
- numero illimitato di chicchi neri a disposizione fuori
- ```
//Pre: $N(C) \geq 2$
while ($N(C) > 1$)
 estrai due chicchi da C
 se hanno lo stesso colore
 eliminali e inserisci un chicco nero in C
 altrimenti
 ri-inserisci il chicco bianco in C
 elimina il nero
```
- provare che l'algoritmo termina
- a ogni passo il numero di chicchi nel barattolo diminuisce di uno, e il numero è limitato inferiormente da uno

# Design e analisi di algoritmi iterativi

```
//Pre: $N(C) \geq 2$
while ($N(C) > 1$)
 estrai due chicchi da C
 se hanno lo stesso colore
 eliminali e inserisci un chicco nero in C
 altrimenti
 ri-inserisci il chicco bianco in C
 elimina il nero
```

- provare con opportuna invariante:  
ultimo chicco bianco  $\Leftrightarrow$  numero chicchi bianchi iniziale dispari
- numero chicchi bianchi iniziale dispari  $\Rightarrow$   
si mantiene dispari a ogni iterazione  $\Rightarrow$   
ultimo chicco bianco
- analogamente numero chicchi bianchi iniziale pari  $\Rightarrow$  ultimo chicco nero

## Versione un po' più formale

- $odd-white(C)$  = numero chicchi bianchi in  $C$  dispari
- ```
//Pre:  $N(C) \geq 2 \wedge odd-white(C)$   
while ( $N(C) > 1$ )  
  //Inv:  $odd-white(C) \wedge N(C) \geq 1$   
    estrai due chicchi da  $C$   
    se hanno lo stesso colore  
      eliminali e inserisci un chicco nero in  $C$   
    altrimenti  
      ri-inserisci il chicco bianco in  $C$   
      elimina il nero  
  //Post:  $odd-white(C) \wedge N(C) = 1$ 
```
- invariante si preserva e insieme alla condizione di uscita ($N(C) \leq 1$) implica postcondizione
- funzione di terminazione $N(C)$ limitata inferiormente da 1 se vale *Inv*
- prova analoga se preconditione $\neg odd-white(C)$

Design e analisi di algoritmi iterativi

- dare algoritmo che, prese in input k liste ordinate, restituisca la “fusione” di tali liste, generalizzando *merge* di *mergesort*, in tempo $O(n \log k)$
- giustificare correttezza e complessità
- idea: heap per memorizzare tutti i primi elementi delle liste minimo in tempo $O(\log k)$
- assumiamo *first* restituisca il primo senza toglierlo, *getFirst* lo tolga, *add* aggiunga in fondo

Pseudocodice

```
merge(list_1 ... list_k)
  Q = heap di lunghezza k
  list = lista vuota
  for each (i in 1..k)
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  while (Q non vuoto)
    i = Q.getMin()
    list.add(list_i.getFirst())
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  return list
```

Post: list ordinata, list = tutti e soli gli elementi

Invariante?

- $list$ è ordinata
- $list \leq list_1, \dots, list_k$ sono tutti e soli gli elementi
- Q = primi elementi di $list_1, \dots, list_k$

Pseudocodice con annotazioni

```
merge(list_1 ... list_k)
  Q = heap di lunghezza k
  list = lista vuota
  for each (i in 1..k) //costo k log k
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  while (Q non vuoto) // costo n log k
    //INV: list ordinata
    //list<=list_1 ... list_k = tutti e soli gli elementi
    //Q = primi elementi di list_1 ... list_k
    i = Q.getMin()
    list.add(list_i.getFirst())
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  return list
//Post: list ordinata, list = tutti e soli gli elementi
```


- invariante vale all'inizio: `list` è vuota quindi ordinata, tutti i primi elementi delle liste (se esistenti) sono in `Q`
- si mantiene: spostiamo il minimo degli elementi in `Q` (minimo dei primi elementi di `list_1 ... list_k`) in `list`
spostiamo in `Q` il nuovo primo elemento (se esistente) della lista di cui questo minimo era il primo elemento
- invariante + condizione di uscita implica postcondizione: se `Q` vuoto `list_1 ... list_k` non hanno primo elemento, ossia sono vuote

Complessità

```
merge(list_1 ... list_k)
  Q = heap di lunghezza k
  list = lista vuota
  for each (i in 1..k) //costo k log k
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  while (Q non vuoto) //costo n log k
    i = Q.getMin()
    list.add(list_i.getFirst())
    if (list_i non vuota) Q.add(i,list_i.first())
  return list
```

Design e analisi di algoritmi ricorsivi

- sequenza a_1, \dots, a_n ($n \geq 1$) **bitonica** se esiste k , $1 \leq k \leq n$, tale che a_1, \dots, a_k ordinata in modo strettamente crescente
 a_k, \dots, a_n è ordinata in modo strettamente decrescente
- dare un algoritmo che, presa in input una sequenza bitonica, restituisca tale indice k in tempo $O(\log n)$
- giustificare correttezza e complessità dell'algoritmo

Pseudocodice

```
get_index(a, inf, sup)
    mid = (inf+sup)/2
    if (mid < sup)
        if (a[mid] < a[mid+1])
            return get_index(a, mid+1, sup)
        else
            return get_index(a, inf, mid)
return mid
```

- correttezza per induzione su lunghezza 2^n
- $n = 0$ unico elemento, $\text{mid} = \text{inf} = \text{sup}$, restituisce correttamente mid
- $2^n + 1$, sicuramente $\text{mid} < \text{sup}$, si divide in due sequenze di 2^n elementi
- se l'elemento a destra di mid è maggiore, l'indice può essere solo $> \text{mid}$
- analogamente se l'elemento a destra di mid è minore
- complessità: come ricerca binaria
 $T(1) = 0, T(2^{n+1}) = T(2^n) + \Theta(1)$

Programmazione dinamica: problema del resto

- problema del resto di dimensione n : trovare il numero minimo di monete necessarie a dare resto n assumendo tagli $t[1..k]$
- sia $S(n)$ soluzione = sequenza di monete (tagli)
 $C(n)$ il suo costo = numero monete = lunghezza di $S(n)$
- definire induttivamente $C(n)$ giustificando la correttezza
- dare un algoritmo di programmazione dinamica che calcoli $C(n)$ e renda anche possibile ricostruire $S(n)$
- valutare la complessità

- idea: scelto taglio $t[j]$, si deve risolvere il sottoproblema $n - t[j]$
- occorre prendere il minimo tra tutte le scelte della prima moneta
- quindi:

$$C(n) = \min\{1 + C(n - t[j]) \mid t[j] \leq n, j \in 1..k\} \text{ per } n > 0$$

assumiamo minimo insieme vuoto = ∞

$$C(0) = 0$$

Algoritmo di programmazione dinamica

```
C[0]=0
for (i=1;i<=n;i++)
    C[i]=∞
    for (j=1;j<=k;j++)
        if (t[j]<=i && 1+C[n-t[j]] < C[i])
            C[i] = 1+C[n-t[j]]
```

- complessità? $O(nk)$

Per ricostruire $S(n)$ la sequenza di monete

- $S[n]$ = prima moneta (taglio) utilizzata per resto n

```
C[0]=0
for (i=1; i<=n; i++)
    C[i]=∞
    for (j=1; j<=k; j++)
        if (t[j]<=i && 1+C[n-t[j]] < C[i])
            C[i] = 1+C[n-t[j]]
            S[i]=j
```

- sequenza monete $S(n) = S[n]$ e poi $S(n - t[j])$

Problema dell'esistenza di una sottosequenza comune

- $X[1..n]$, $Y[1..n]$ due sequenze
 $\exists CS[i, j, k]$, con $0 \leq i, j, k \leq n$ = esiste sottosequenza comune di $X[1..i]$ e $Y[1..j]$ di lunghezza (almeno) k
- definire induttivamente $\exists CS[i, j, k]$ giustificando la correttezza
- dare un algoritmo di programmazione dinamica
 $\exists CS$ matrice a valori booleani
- valutare la complessità
- descrivere come ottenere anche una sottosequenza di lunghezza (almeno) k , se ne esistono

Definizione induttiva: base

- $\exists CS[i, j, 0] = T$ per ogni $0 \leq i, j \leq n$
la sequenza vuota è sempre una sottosequenza comune
- $\exists CS[i, j, k] = F$ per ogni $k > 0$ se $i = 0$ oppure $j = 0$
se una delle due stringhe è vuota non ci sono sottostringhe comuni di lunghezza > 0

Passo induttivo

- per ogni $0 < i, j, k \leq n$

$$\exists CS[i, j, k] = \begin{cases} \exists CS[i-1, j-1, k-1] & \text{se } X[i] = Y[j] \\ \exists CS[i-1, j, k] \vee \exists CS[i, j-1, k] & \text{se } X[i] \neq Y[j] \end{cases}$$

- analogamente a quanto visto per LCS
- correttezza per induzione forte
le chiamate ricorsive sono su triple (i, j, k) strettamente minori

Algoritmo di programmazione dinamica

```
for (i = 0; i <= n; i++)  
    for (j = 0; i <= n; i++) Exists[i,j,0] = true  
  
for (k = 1; k <= n; k++)  
    for (j = 1; j <= n; j++) Exists[0,j,k] = false  
    for (i = 1; i <= n; j++) Exists[i,0,k] = false  
  
for (k = 1; k <= n; k++)  
    for (i = 1; i <= n; i++)  
        for (j = 1; j <= n; j++)  
            if (X[i]=Y[j]) Exists[i,j,k]= Exists[i-1,j-1,k-1]  
            else Exists[i,j,k]=  
                Exists[i-1,j,k] || Exists[i,j-1,k]
```

- complessità costruisce matrice tridimensionale quindi $O(n^3)$.
- per ottenere anche una delle sottosequenze tecnica analoga a quella vista per LCS

Massima sottosequenza palindroma

- data una sequenza $X[1..n]$ trovare la lunghezza della massima sottosequenza palindroma di X
- per esempio, se $X = [A, B, C, D, C, E, A]$, la massima lunghezza di una sottosequenza palindroma è 4, corrispondente alla sottosequenza $[A, C, C, A]$.
- come definire i sottoproblemi?
- $P[i, j]$, con $1 \leq i, j \leq n$ = sottoproblema lunghezza massima sottosequenza palindroma di $X[i..j]$
- definire induttivamente $P[i, j]$ giustificando la correttezza
- dare un algoritmo di programmazione dinamica

Definizione induttiva: base

- massima sottosequenza palindroma di una sequenza vuota o di un elemento è la sequenza stessa
- $P[i, j] = 0$ per $i, j \in 1..n, j < i$
- $P[i, i] = 1$ per $i \in 1..n$

Passo induttivo

- per sequenza di almeno due elementi, due casi
- se primo e ultimo elemento uguali:
 - $P[i, j] = P[i + 1, j - 1] + 2$ se $X[i] = X[j], j > i$
- se diversi:
 - $P[i, j] = \max\{P[i, j - 1], P[i + 1, j]\}$ se $X[i] \neq X[j], j > i$

Algoritmo di programmazione dinamica

```
//P[1..n,1..n]
for (i=1; i<=n; i++)
    for (j=1; j<i; j++) P[i,j]=0
for (i=1; i<=n; i++) P[i,i]=1
for (i=1; i<n; i++)
    for (j=i+1; j<=n; j++)
        if (X[i]=X[j]) P[i,j]=2+P[i+1,j-1]
        else P[i,j]=max(P[i,j-1],P[i+1,j])
```

- complessità?
- costruisce matrice $n \times n$, quindi complessità (temporale e spaziale) $\Theta(n^2)$