

## Note per la Lezione 6

Ugo Vaccaro

## La tecnica Divide-et-Impera

Gli algoritmi basati sulla tecnica Divide-et-Impera hanno, generalmente, la seguente struttura ricorsiva:

```

Algoritmo D&I( $x$ )
IF (l'input  $x$  é sufficientemente piccolo o semplice) {
    RETURN  $ad hoc(x)$  (% ovvero risolvi  $x$  direttamente)
} ELSE { decomponi l'istanza di input  $x$  in  $k$  istanze piú piccole  $x_1, x_2, \dots, x_k$ 
}
s1= Algoritmo D&I( $x_1$ )
s2= Algoritmo D&I( $x_2$ )
:
sk= Algoritmo D&I( $x_k$ )
componi le sottosoluzioni s1, s2, ..., sk alle istanze  $x_i$  per ottenere una soluzione globale
s alla istanza completa  $x$ 
RETURN( $s$ )

```

Quando analizzeremo un generico algoritmo  $\mathcal{A}$  progettato in accordo alla tecnica Divide-et-Impera, il numero di operazioni elementari eseguiti dall'algoritmo  $\mathcal{A}$  sarà, in generale, esprimibile mediante un'equazione di ricorrenza, del tipo:

$$T(n) \leq \begin{cases} c_0 & \text{se } n \leq n_0 \\ kT(f(n)) + g(n) & \text{altrimenti} \end{cases}$$

dove

- $c_0$  è una costante che conta il numero di operazioni elementari eseguiti dall'algoritmo  $\mathcal{A}$  quando l'input è di dimensione "piccola", ovvero di dimensione  $\leq n_0$
- $k$  è il numero di chiamate ricorsive di  $\mathcal{A}$
- $f(n)$  è (una limitazione superiore al)la dimensione dell'input di ogni chiamata ricorsiva di  $\mathcal{A}$
- $g(n)$  è il numero di operazioni elementari eseguiti dall'algoritmo  $\mathcal{A}$  al di fuori della ricorsione, ovvero il numero di operazioni elementari per la suddivisione dell'istanza di input in "sotto-istanze", più il tempo

per la composizione delle “sotto-soluzioni” alle sotto-istanze in una soluzione globale all’istanza completa di partenza.

Ricordiamo il seguente risultato per la risoluzione delle più comuni equazioni di ricorrenza:

**Teorema.** La soluzione alla ricorrenza

$$T(n) = \begin{cases} d & \text{se } n \leq 1 \\ aT(n/c) + bn^k & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per  $a, c, b, k$  costanti, è

$$T(n) = \begin{cases} O(n^k) & \text{se } a < c^k \\ O(n^k \log n) & \text{se } a = c^k \\ O(n^{\log_c a}) & \text{se } a > c^k \end{cases}$$

Come primo e classico esempio di applicazione della tecnica Divide-et-Impera, rideriviamo l’algoritmo della Ricerca Binaria in un array ordinato. In input abbiamo quindi una coppia  $(a, k)$ , dove  $a$  è array  $a = a[0]a[1] \dots a[n-1]$  di numeri, ordinato in senso non decrescente, ovvero supponiamo che  $a[0] \leq a[1] \leq \dots \leq a[n-1]$ , e  $k$  è un arbitrario numero. L’output che desideriamo è un valore  $i \in \{0, 1, \dots, n-1\}$ , se  $k = a[i]$ , desideriamo invece la risposta “non c’è” se  $k \neq a[i]$ , per ogni  $i \in \{0, 1, \dots, n-1\}$ . L’algoritmo della Ricerca Binaria può essere scritto nel seguente modo. Esso prende in input l’array  $a = a[0]a[1] \dots a[n-1]$  e il numero  $k$ , ed effettua la ricerca nel sottoarray  $a[s] \dots a[d]$ . La risoluzione del problema avverrà chiamando l’algoritmo con parametri  $s = 0$  e  $d = n - 1$ .

`RicercaBinaria(a, k, s, d) %[cerca k in a[s]...a[d], con s ≤ d]`

```

IF(s == d) {
    IF(k == a[s]) {
        RETURN(s)
    } ELSE {
        RETURN “non c’è”
    }
}
c = (s + d)/2
IF (k ≤ a[c]) {
    RETURN(RicercaBinaria(a, k, s, c)
} ELSE {
    RETURN(RicercaBinaria(a, k, c + 1, d)
}

```

Come è ben noto, detta  $T(n)$  la complessità di `RicercaBinaria`( $a, k, 0, n - 1$ ), si ha che

$$T(n) = \begin{cases} c_0 & \text{se } n \leq 1 \\ T(n/2) + c & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per costanti  $c_0$  e  $c$  opportune. Come è altrettanto ben noto, la soluzione dell'equazione di ricorrenza sopra riportata è  $T(n) = O(\log n)$ .

Vediamo un'applicazione della ricerca binaria. Supponiamo che il docente del corso di Progettazione di Aforismi, Prof. I.N. Geniere, abbia collezionato gli esiti della prova scritta in un vettore  $a = a[0]a[1] \dots a[n - 1]$ , dove  $a[i]$  è il voto in trentesimi riportato dallo studente  $i$ -esimo alla prova. Supponiamo inoltre che gli elementi di  $a$  siano stati ordinati, ovvero valga che  $a[0] \leq a[1] \leq \dots \leq a[n - 1]$ . Il docente stabilisce che *solo* gli studenti che hanno ottenuto una votazione maggiore di un certo valore  $k$  possano sostenere l'esame. Il Prof. Geniere vuole calcolare, dati  $a$  e  $k$ , quanti sono gli studenti ammessi all'orale. Ha quindi il seguente problema algoritmico:

**Input:** vettore  $a = a[0]a[1] \dots a[n - 1]$  tale che  $a[0] \leq a[1] \leq \dots \leq a[n - 1]$ , ed un intero  $k$ .

**Output:** il numero di elementi in  $a$  che hanno valore  $> k$ .

Il Prof. Geniere propone la seguente soluzione al problema: si effettui una scansione di tutto l'array, contando quanti sono gli elementi maggiori di  $k$ .

```

CONTAPROMOSSI1( $a, k$ )
1.  $c = 0$ 
2. FOR( $i = 0; i < n; i = i + 1$ ) {
3.   IF ( $a[i] > k$ ) {  $c = c + 1$ 
   }
}
RETURN  $c$ 

```

La complessità dell'algoritmo è chiaramente  $\Theta(n)$ .

Vediamo una soluzione (marginalmente) più efficiente. Sfruttando il fatto che l'array  $a$  è ordinato, si può evitare la scansione completa e ci si può fermare al primo elemento il cui valore è  $> k$ ; infatti si sa che tutti gli elementi successivi saranno anch'essi maggiori di  $k$ .

```

CONTAPROMOSSI2( $a, k$ )
1.  $i = 0$ 
2. WHILE (( $i < n$ ) && ( $a[i] \leq k$ )) {
3.    $i = i + 1$ 
}
4. RETURN  $n - i$ 

```

Benchè l'algoritmo abbia complessità  $\Theta(n)$  nel caso peggiore, e ciò corrisponde al caso in cui nessuno degli studenti abbia ricevuto un voto  $> k$ , l'algoritmo `CONTAPROMOSSI2` potrebbe terminare anche dopo un solo passo, e ciò nel caso in cui  $a[0] > k$ . Abbiamo qui un caso in cui il comportamento di un algoritmo nel caso *peggiore* può differire significativamente dal suo comportamento nel caso *migliore*.

Vediamo infine la soluzione efficiente proposta dallo studente I. N. Formatico per contare quanti elementi dell'array  $a$  risultano avere valore  $> k$ . La soluzione efficiente è basata sulla ricerca binaria. La funzione  $\text{CONTAPROMOSSII3}(a, k, i, j)$  restituisce il numero degli elementi del sottovettore  $a[i] \dots a[j]$  che risultano maggiori di  $k$  (tenendo sempre presente che  $a$  è ordinato in senso crescente).

```

CONTAPROMOSSII3(a, k, i, j)
1. IF (i > j) {
2.   RETURN 0
3. } ELSE {
4.   m = [(i + j)/2]
5.   IF { (a[m] ≤ k) {
6.     RETURN CONTAPROMOSSII3(a, k, m + 1, j)
7.   } ELSE {
8.     RETURN (j - m + 1) + CONTAPROMOSSII3(a, k, i, m - 1)
9.   }
10. }

```

L'algoritmo viene inizialmente invocato con  $\text{CONTAPROMOSSII3}(a, k, 0, n - 1)$ . Ad ogni passo:

- se  $i > j$ , allora stiamo effettuando il conteggio sul sottovettore vuoto, in cui il risultato dell'algoritmo è zero;
- se  $i \leq j$  come prima cosa determiniamo la posizione  $m$  dell'elemento centrale, esattamente come si fa con la ricerca binaria. Distinguiamo due sottocasi:
  - se  $a[m] \leq k$ , l'elemento centrale è sotto la soglia. Quindi il conteggio prosegue considerando *esclusivamente* gli elementi che stanno a destra di  $a[m]$ , ossia quelli nel sottovettore  $a[m + 1] \dots a[j]$
  - se  $a[m] > k$ , l'elemento centrale è sopra la soglia. Quindi, essendo l'array ordinato, tutti gli  $(j - m + 1)$  elementi in  $a[m] \dots a[j]$  risultano *sopra* la soglia. Il numero di tali elementi, sommato al conteggio di quelli sopra soglia in  $a[i] \dots a[m - 1]$  (che viene calcolato dalla chiamata ricorsiva) produce il risultato.

Detta  $T(n)$  la complessità dell'algoritmo  $\text{CONTAPROMOSSII3}(a, k, 0, n - 1)$ , essa soddisfa ovviamente la equazione di ricorrenza

$$T(n) = \begin{cases} c_0 & \text{se } n \leq 1 \\ T(n/2) + c & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per costanti  $c_0$  e  $c$  opportune. La soluzione dell'equazione di ricorrenza sopra riportata è  $T(n) = O(\log n)$ <sup>1</sup>.

◇

Consideriamo ora un altro esempio di applicazione della tecnica Divide-et-Impera.

**Problema:** Dato un numero  $a$  ed un intero positivo  $n$ , calcolare  $a^n$  usando il minor numero di moltiplicazioni.

Algoritmo semplice

---

<sup>1</sup>Lo studente Formatico superò poi l'esame con il massimo dei voti

```

SlowPower( $a, n$ )
   $x = a$ 
  FOR( $i = 2; i < n + 1; i = i + 1$ ){
     $x = x \times a$ 
  }
  RETURN( $x$ )

```

Il numero di moltiplicazioni effettuate da  $\text{SlowPower}(a, n)$  è chiaramente pari a  $n - 1$ . Vediamo come migliorare l'algoritmo usando la tecnica Divide-et-Impera.

Per applicare Divide-et-Impera osserviamo che

$$a^n = a^{\lfloor n/2 \rfloor} \times a^{\lceil n/2 \rceil}.$$

Inoltre,  $a^{\lceil n/2 \rceil} = a^{\lfloor n/2 \rfloor}$  se  $n$  è pari, e  $a^{\lceil n/2 \rceil} = a \times a^{\lfloor n/2 \rfloor}$  se  $n$  è dispari.

Sulla base di queste osservazioni, possiamo pensare il seguente algoritmo.

```

FastPower( $a, n$ )
  IF( $n == 1$ ) {
    RETURN( $a$ )
  } ELSE {
     $x = \text{FastPower}(a, \lfloor n/2 \rfloor)$ 
    IF ( $n$  è pari) RETURN( $x \times x$ )
    ELSE RETURN( $x \times x \times a$ )
  }

```

Sia  $T(n)$  il numero di moltiplicazioni effettuate dall'algoritmo  $\text{FastPower}(a, n)$ . È ovvio che

$$T(n) \leq \begin{cases} 0 & \text{se } n = 1 \\ T(n/2) + 2 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

da cui ne discende che  $T(n) = O(\log n)$ , migliorando considerevolmente rispetto all'algoritmo  $\text{SlowPower}$ .

◇

Consideriamo ora il seguente problema.

**Input:** sequenza di interi  $a = a[0]a[1] \dots a[n-1]$

**Output:** numero di coppie  $(a[i], a[i+1])$  per cui  $a[i] = a[i+1]$ .

Scriviamo un algoritmo `CoppieIdentiche(a, i, j)` che restituisce il numero di coppie  $(a[i], a[i+1])$  per cui  $a[i] = a[i+1]$  (che chiameremo coppie identiche) nella sottosequenza  $a[i] \dots a[j]$ . Per risolvere il problema di partenza chiameremo l'algoritmo `CoppieIdentiche(a, 0, n-1)`

```
CoppieIdentiche(a, i, j)
  IF (j - i == 1) {
    IF (a[i] == a[i+1]) {RETURN(1)
                       ELSE RETURN(0)
    } ELSE k = ⌊(i + j)/2⌋
          RETURN(CoppieIdentiche(a, i, k) + CoppieIdentiche(a, k, j))
```

Sia  $T(n)$  il numero di operazioni effettuate dall'algoritmo `CoppieIdentiche(a, 0, n-1)`. È ovvio che

$$T(n) \leq \begin{cases} c_0 & \text{se } n \leq 2 \\ 2T(n/2) + c & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per opportune costanti  $c_0$  e  $c$ , da cui ne discende che  $T(n) = O(n)$ .

◇

Altro esercizio:

**Input:** numero intero  $x \geq 0$

**Output:**  $\lfloor \sqrt{x} \rfloor$

Un algoritmo per la risoluzione dell'esercizio, usando la tecnica Divide et Impera potrebbe essere il seguente.

```
Radice(x)
  IF (x == 0 || x == 1)
    RETURN(x)
  s = 1, d = x/2
  WHILE (s ≤ d) {
    m = (s + d)/2
    IF (m × m == x) {
      RETURN(m)
```

```
}  
  IF ( $m \times m < x$ ) {  
     $s = m + 1, r = m$   
  } ELSE { $d = m - 1$   
  }  
}  
}  
RETURN( $r$ )
```

Complessità:  $T(n) = T(n/2) + c \Rightarrow T(n) = O(\log n)$