

INFORMATICA GENERALE II

Ingegneria delle Telecomunicazioni
Università di Trento
A.A. 2003/2004
II Bimestre

Marco Roveri

roveri@irst.itc.it

Analisi algoritmi

Analisi Algoritmi

- Si progetti un programma che verifica se un numero v occorre all'interno di un insieme di numeri memorizzati in un array A . Se troviamo l'occorrenza ritorniamo l'indice dove occorre, altrimenti ritorniamo -1.
- Esempio: $v=4$
 - $A[4] = \{1, 2, 5, 4\}$;
 - Output: 3
 - $A[4] = \{1, 3, 6, 2\}$;
 - Output: -1

Analisi Algoritmi

- Una prima soluzione è:

```
int search(int A[], int v, int N) {  
    for(int i = 0; i < N; i++)  
        if ( v == A[i] ) return i;  
    return -1;  
}
```

- Quale è la bontà di questa soluzione?

3

Come analizzare la bontà di un algoritmo

- Correttezza
 - Dimostrazione formale (matematica).
 - Ispezione informale.
- Utilizzo delle risorse
 - *Tempo di esecuzione.*
 - *Utilizzo della memoria.*
- Semplicità
 - Facile da capire e mantenere.

4

Tempo di esecuzione

- Tempo necessario al programma per terminare.
- Dipende da molteplici fattori:
 - Hardware (velocità del processore, bus, disco..)
 - Compilatore (ottimizzazioni che il compilatore può effettuare, utilizzo di istruzioni speciali, ...)
 - Dimensione del problema di input (nel caso precedente N).

5

Analisi Algoritmo search

- La ricerca sequenziale esamina N numeri per ricerca con esito negativo, e mediamente N/2 numeri per ricerca con esito positivo.
- Se tutti i numeri hanno uguale probabilità di essere quello cercato, e assumendo che il costo medio del confronto tra due numeri sia costante, allora:

$$(1+2 + \dots + N) / N = (N + 1)/2$$

è il costo medio dell'algoritmo.

6

Analisi Algoritmo search

- Il costo dell'algoritmo di ricerca sequenziale è proporzionale a N , dimensione del problema.
 - Raddoppiando N mi aspetto un raddoppio del tempo di calcolo.
- Se dobbiamo effettuare M ricerche, il costo di tali ricerche sarà proporzionale a MN .
 - Se per confrontare due numeri occorrono c microsecondi, $N = 10^6$ e $M = 10^9$ il tempo medio richiesto sarà $(c/2)10^9$ secondi, cioè circa $16c$ anni 😞

7

Algoritmo di ricerca binaria

- Assunzione: array A ordinato, ovvero per ogni $1 \leq i \leq N - 1$, $A[i - 1] \leq A[i]$
- Sotto questa ipotesi possiamo eliminare metà array, confrontando il numero da cercare con l'elemento al centro dell'array:
 - Se questi numeri sono uguali abbiamo finito.
 - Se il primo è minore del secondo, applichiamo stesso metodo alla metà di sinistra.
 - Altrimenti applichiamo stesso metodo alla metà di destra.

8

Algoritmo di ricerca binaria

```
int binsearch( int A[], int v, int N) {  
    int l = 0, r = N-1;  
    while (r ≥ l) {  
        int m = (r + l) / 2;  
        if (v == A[m]) return m;  
        if (v < A[m])  
            r = m - 1;  
        else  
            l = m + 1;  
    }  
    return -1;  
}
```

Versione iterativa

9

Algoritmo di ricerca binaria

```
int binsearch(int A[], int N, int v) {  
    return binsearch_recur(A, 0, N-1, v);  
}  
  
int binsearch_recur(int A[], int l, int r, int v) {  
    int m = (l + r) / 2;  
  
    if (v == A[m]) return m;  
    if (v < A[m]) return binsearch_recur(A, l, m-1, v);  
    if (v > A[m]) return binsearch_recur(A, m+1, r, v);  
    return -1;  
}
```

Versione ricorsiva

10

Analisi algoritmo ricerca binaria

- Se T_N è il numero di confronti richiesti nel caso peggiore da una ricerca binaria, il modo di ridurre un problema di dimensione N ad uno di dimensione $N/2$ ci porta a:

$$T_N \leq T_{N/2} + 1 \quad \text{per } N \geq 2, T_1 = 1$$

Assumendo $N = 2^n$ è facile mostrare che

$$T_N \leq n + 1 = \lg N + 1$$

11

Analisi algoritmo di ricerca binaria

- Se dobbiamo effettuare M ricerche, il costo di tali ricerche sarà proporzionale a $M \lg N$.
- Se per confrontare due numeri occorrono c microsecondi, $N = 10^6$ e $M = 10^9$ il tempo medio richiesto sarà circa $2c10^4$ secondi, cioè circa $5.5c$ ore, $\ll 16c$ anni 😊

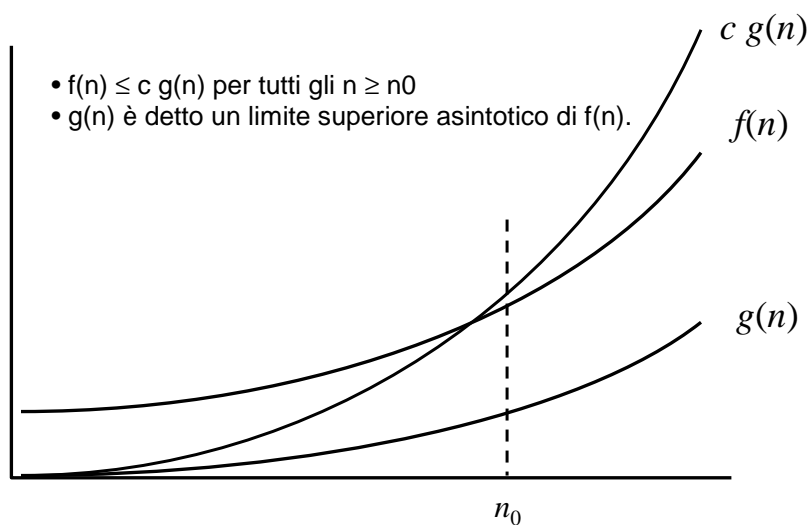
12

Notazione O

- Una indicazione del tempo medio di esecuzione di un algoritmo la si fornisce con la cosiddetta *notazione O*, o *limite superiore asintotico*.
 - $f(n) \leq c g(n)$ per tutti gli $n \geq n_0$
 - $g(n)$ è detto un limite superiore asintotico di $f(n)$.
 - Scriviamo $f(n) = O(g(n))$
 - Leggiamo $f(n)$ è O-grande di $g(n)$.

13

Notazione O



14

Notazione O

- In genere quando impieghiamo la notazione O, utilizziamo la formula più "semplice". La notazione O() fornisce un limite superiore. Non rappresenta la funzione precisa del tempo di esecuzione.

- Esempio

$$3n^2+2n+5 = O(n^2)$$

- Funzioni classiche in ordine di grandezza crescente:

- O(1) costante
- O(lg N) logaritmico
- O(N) lineare
- O(N lg N) pseudolineare
- O(N²) quadratico
- O(N³) cubico
- O(2^N) esponenziale
- O(N!) fattoriale
- O(N^N)

15

Stima del tempo di esecuzione

- Nel seguito descriveremo un modo semplice per *stimare* il limite asintottico superiore O() del tempo di esecuzione per diversi tipi di algoritmi:
 - *Iterativi*
 - *ricorsivi*

16

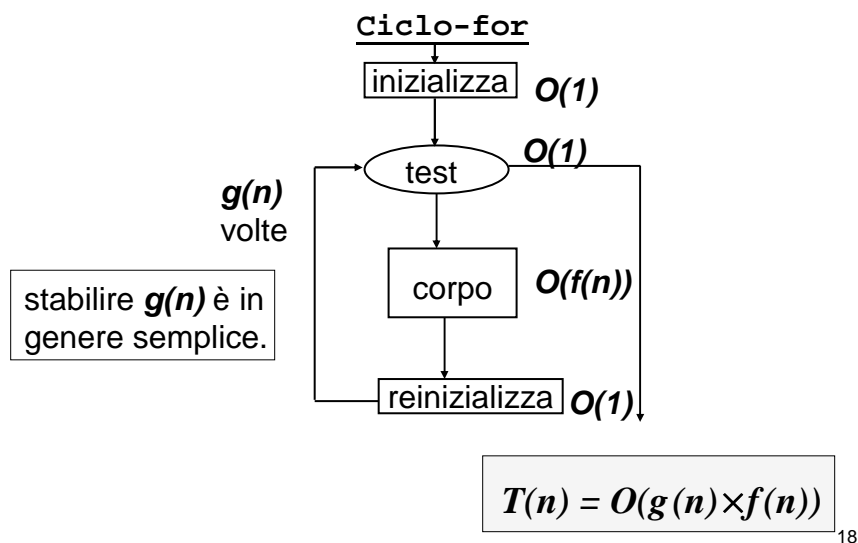
Tempo di esecuzione: *operazioni semplici*

- operazioni aritmetiche (+, *, ...)
- operazioni logiche(&&, ||, ...)
- confronti (\leq , \geq , =, ...)
- assegnamenti (a = b) senza chiamate di funzione.
- operazioni di lettura (cin)
- operazioni di controllo (break, continue, return)

$$T(n) = O(1)$$

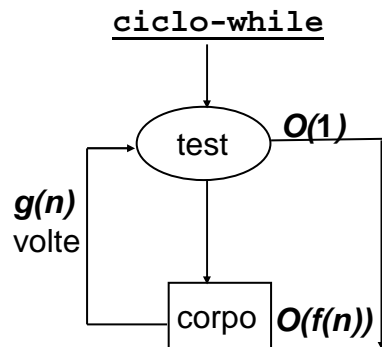
17

Tempo di esecuzione: ciclo "for"



18

Tempo di esecuzione: ciclo while



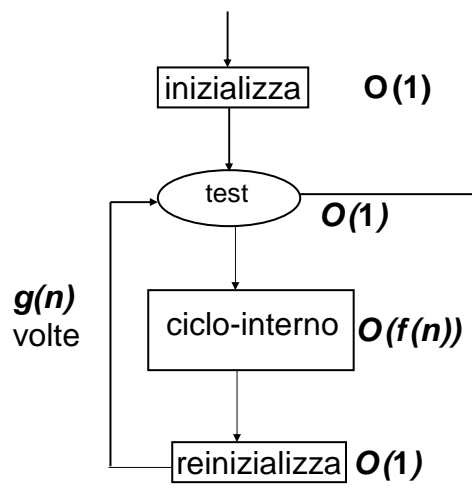
Bisogna stabilire un limite per il numero di iterazioni del ciclo, $g(n)$.

Può essere necessaria una prova induttiva per $g(n)$.

$$T(n) = O(g(n) \times f(n))$$

19

Tempo di esecuzione: cicli innestati



$$T(n) = O(g(n) \times f(n))$$

20

Esempio

```
for(int i = 1; i <= n; i++)  
  for(int j = 1; j <= n; j++)  
    k = i + j;
```

$\left. \begin{array}{l} \text{for(int i = 1; i <= n; i++)} \\ \text{for(int j = 1; j <= n; j++)} \end{array} \right\} = O(n) \left. \right\} = O(n^2)$

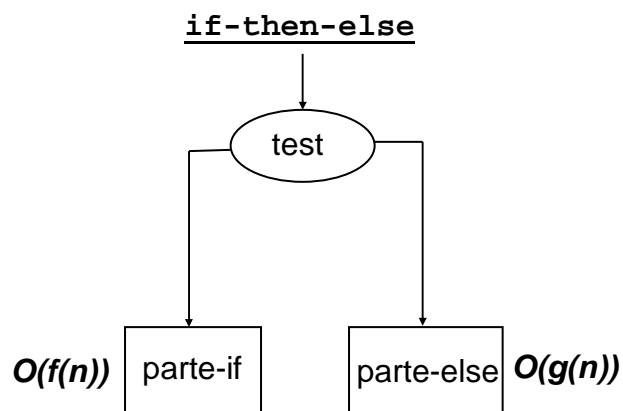
```
for(int i = 1; i <= n; i++)  
  for(int j = i; j <= n; j++)  
    k = i + j;
```

$\left. \begin{array}{l} \text{for(int i = 1; i <= n; i++)} \\ \text{for(int j = i; j <= n; j++)} \end{array} \right\} = O(n - i) \left. \right\} = O(n^2)$

$$T(n) = O(n \times n) = O(n^2)$$

21

Tempo di esecuzione: if-then-else



$$O(\max(f(n), g(n)))$$

22

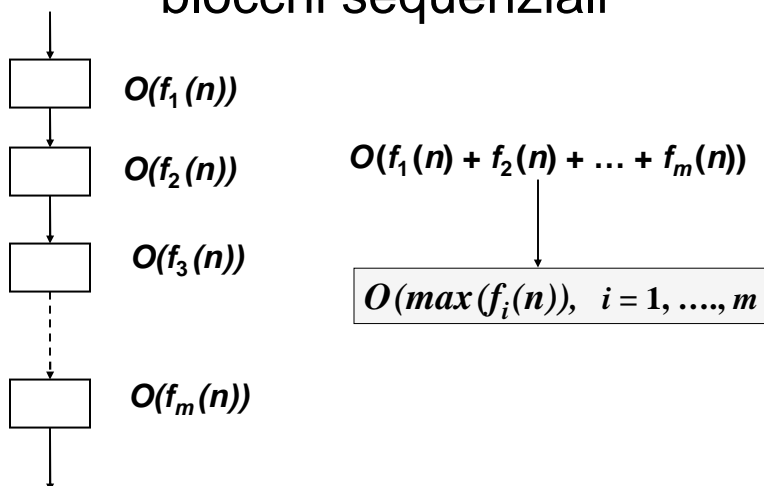
Esempio

```
if (A[i][j] == 0)
  for(int i = 1; i <= n; i++)
    for(int j = i; j <= n; j++) } = O(n - i) } = O(n2)
    A[i][j] = 0;
else
  for(int i = 1; i <= n; i++) } = O(n)
  A[i][0] = 1;
```

$$T(n) = \max(O(n^2), O(n)) = O(n^2)$$

23

Tempo di esecuzione: blocchi sequenziali



24

Tempo di esecuzione: algoritmi ricorsivi

- Il tempo di esecuzione è espresso mediante una *equazione di ricorrenza*.

– Esempio:

$$\text{Binsearch} : T(n) = \begin{cases} O(1) & \text{se } n = 1 \\ T(n/2) + O(1) & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

- Sono necessarie tecniche specifiche per risolvere le equazioni di ricorrenza.

25

Soluzione di equazioni di ricorrenza

- Esistono molti metodi per risolvere le equazioni di ricorrenza:

– Metodo iterativo

- Si itera la regola induttiva di $T(n)$ in termini di n e del caso base.
- Si richiede poi manipolazione delle somme: $\sum_{i=1}^n i = n(n+1)/2$

– Il metodo di sostituzione

- Si ipotizza una possibile soluzione.
- Si sostituisce l'ipotetica soluzione nei casi base e induttivo.
- Si dimostra la correttezza della ipotesi tramite induzione matematica.

26

Metodo iterativo

$$\begin{aligned}T(n) &= T(n/2) + c = T(n/4) + c + c = \\ &= T(n/8) + c + c + c\end{aligned}$$

Alla i -esima iterazione abbiamo:

$$T(n) = T(n/2^i) + ic$$

L'iterazione raggiunge 1 quando, $n = 2^i$, ovvero quando $i = \log(n)$, quindi

$$T(n) = c + \log(n)c$$

E quindi possiamo dire che $T(n) = O(\log(n))$