

INFORMATICA GENERALE II

Ingegneria delle Telecomunicazioni
Università di Trento

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?

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.

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).

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:

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

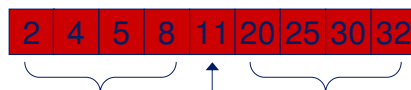
è il costo medio dell'algoritmo.

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
 - ovvero circa $16c$ anni ☹
- Chiaro che questo algoritmo per questi possibili valori è inutilizzabile!!!

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 valore dell'elemento centrale è minore del valore cercato, applichiamo stesso metodo alla metà di sinistra.
 - Altrimenti applichiamo stesso metodo alla metà di destra.



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

9

Algoritmo di ricerca binaria

```
int binsearch( int A[], int N, int v) {  
    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

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

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

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, ovvero circa $5.5c$ ore.
 - $5.5c$ ore \ll $16c$ anni 😊

Notazione O

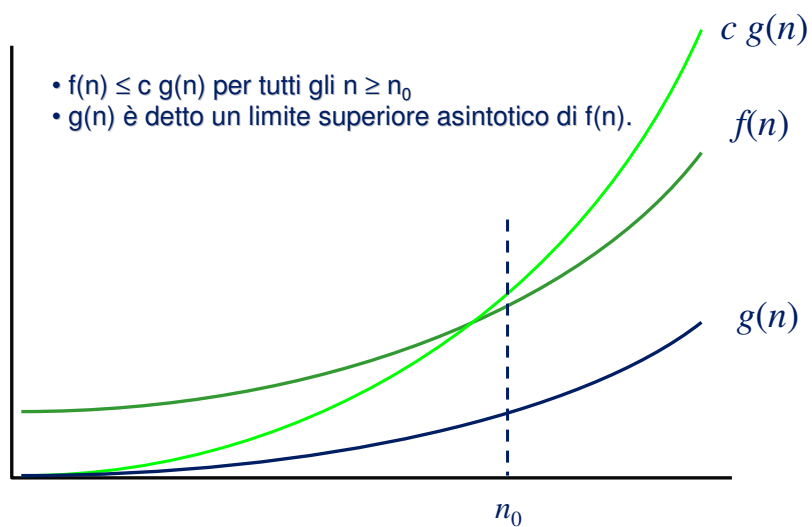
- Una indicazione del tempo medio di esecuzione di un algoritmo la si fornisce con la cosiddetta *notazione O*, o *limite superiore asintotico*.

- Se $f(n) \leq c g(n)$ 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

- $f(n) \leq c g(n)$ per tutti gli $n \geq n_0$
- $g(n)$ è detto un limite superiore asintotico di $f(n)$.



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)

Stima del tempo di esecuzione

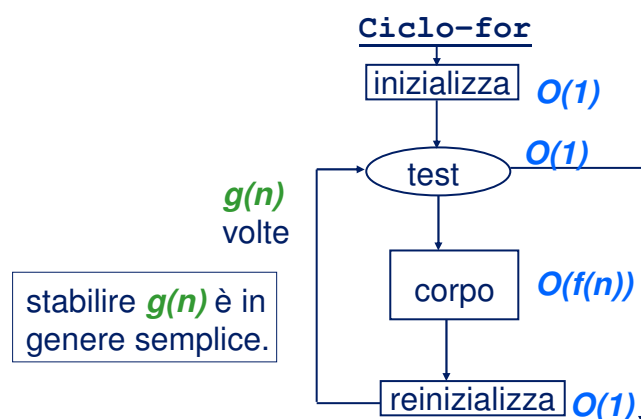
- Nel seguito descriveremo un modo semplice per *stimare* il limite asintotico superiore O() del tempo di esecuzione per diversi tipi di algoritmi:
 - *iterativi*
 - *ricorsivi*

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)

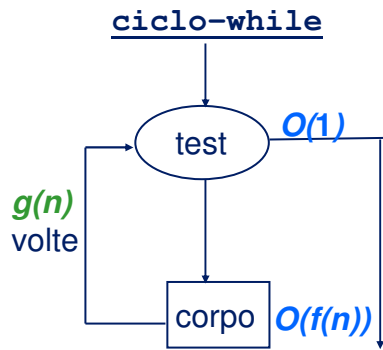
$$T(n) = O(1)$$

Tempo di esecuzione: ciclo "for"



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

Tempo di esecuzione: ciclo "while"

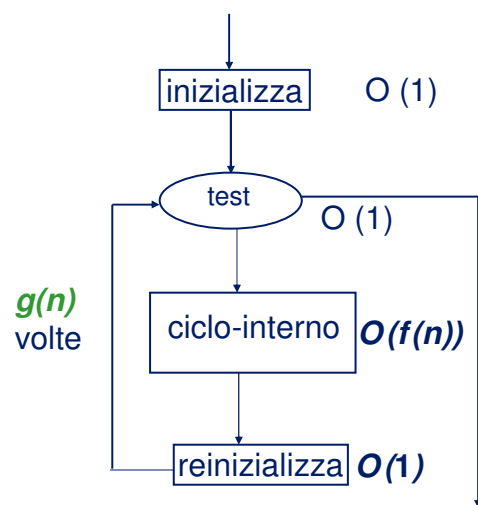


Bisogna stabilire un limite per il numero di iterazioni del ciclo: $g(n)$.

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

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

Tempo di esecuzione: cicli innestati



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

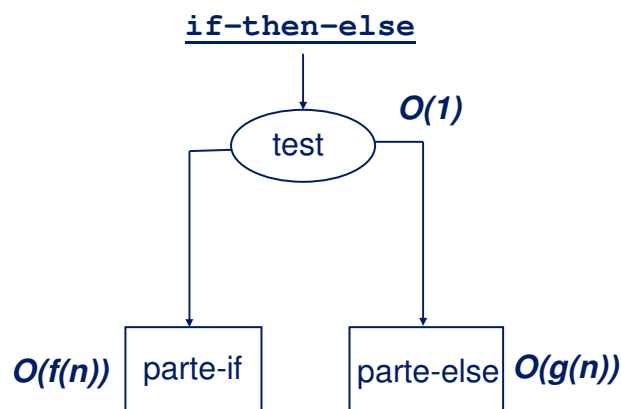
Esempio

```
for(int i = 1; i <= n; i++)
  for(int j = 1; j <= n; j++) } = O(n) } = O(n²)
  k = i + j;
```

```
for(int i = 1; i <= n; i++)
  for(int j = i; j <= n; j++) } = O(n - i) } = O(n²)
  k = i + j;
```

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

Tempo di esecuzione: "if-then-else"



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

Esempio

```

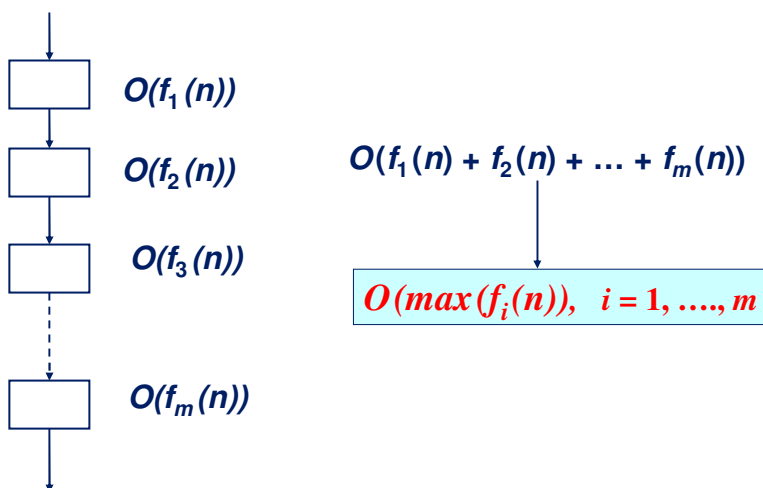
if (A[i][j] == 0)
  for(int i = 1; i <= n; i++)
    for(int j = i; j <= n; j++)
      A[i][j] = 0;
else
  for(int i = 1; i <= n; i++)
    A[i][0] = 1;
  
```

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

$\left. \begin{array}{l} \text{for(int i = 1; i <= n; i++)} \\ \text{A[i][0] = 1;} \end{array} \right\} = O(n)$

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

Tempo di esecuzione: blocchi sequenziali



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.

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 di solito la manipolazione delle somme:

$$\sum_1^n i = n(n+1)/2$$

– Il metodo di sostituzione (non lo vedremo)

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

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 $T(n) = O(\log(n))$