



PROGRAMMAZIONE AVANZATA ed ELEMENTI DI INGEGNERIA DEL SOFTWARE



Complessità Computazionale

Principali qualità del software

- Correttezza
- Affidabilità
- Robustezza
- **Prestazioni**
- Usabilità
- Verificabilità
- **Manutenibilità**
- **Riusabilità**
- **Portabilità**
- Comprensibilità
- Interoperabilità
- Produttività
- Tempestività
- Visibilità

Prestazioni

Per misurare l'efficienza di un algoritmo in maniera univoca, bisogna definire una metrica indipendente dalle tecnologie utilizzate, altrimenti uno stesso algoritmo potrebbe avere efficienza diversa a seconda della tecnologia sulla quale è eseguito.

Risorsa tempo: si dice che la macchina M opera in tempo $f(n)$ se dato un input di lunghezza n , produce il risultato in $f(n)$ passi.

Si misura il tempo in passi, indipendentemente dal tempo necessario per eseguire ciascun passo.

L'ipotesi è che ciascun passo 'elementare' abbia lo stesso costo costante

Risorsa spazio: si dice che la macchina M opera in spazio $f(n)$ se dato un input di lunghezza n , utilizza $f(n)$ celle temporanee (oltre ad input ed output) per effettuare la computazione.

Notazione O

Poiché calcolare $f(n)$ è complicato, ci si riferisce in genere al limite asintotico superiore.

$f(n) = O(g(n))$ se

$\exists(n_0, c)$ tali che $\forall n > n_0$

$f(n) \leq cg(n)$

La funzione $f(n)$ **da un certo n in poi** cresce al più come la funzione $g(n)$.

Diremo che **l'algoritmo ha complessità $O(g(n))$**
(dell'ordine di $g(n)$)

Notazione O

Esempio

$$f(n) = 3n^2 - 4n + 1000$$

$$O(n) = n^2$$

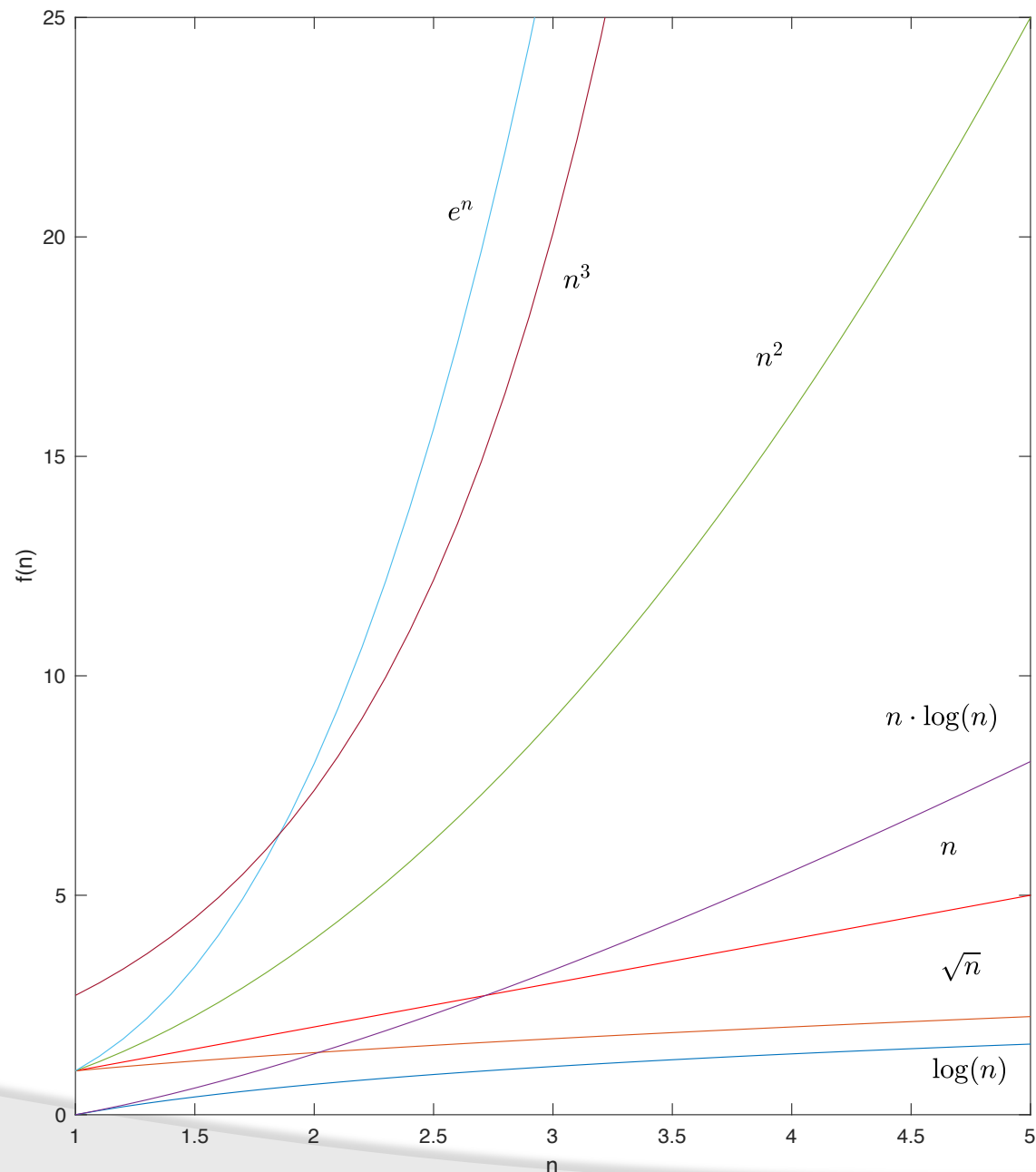
infatti

$$f(n) \leq c n^2$$

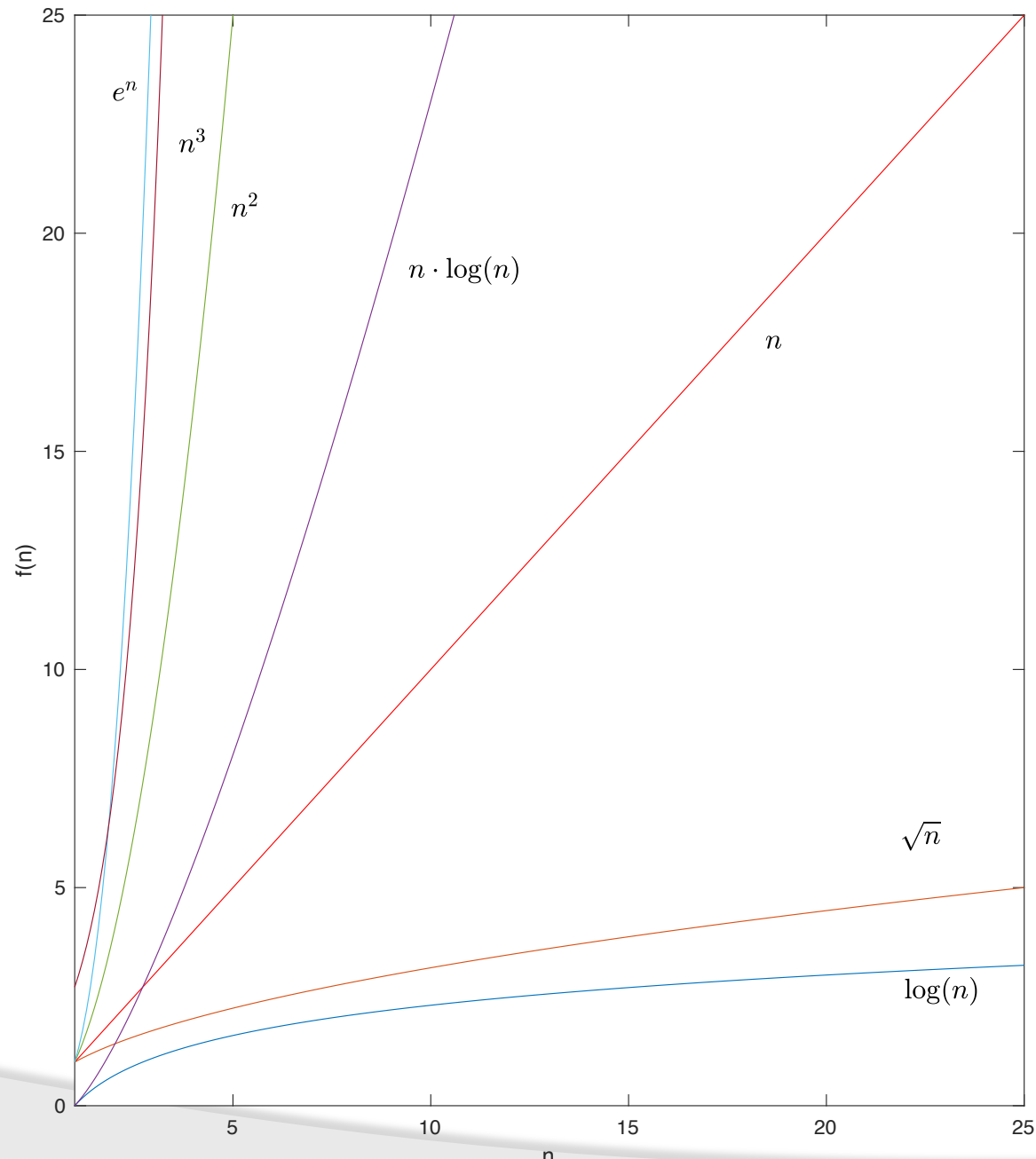
da un certo n in poi.

L'algoritmo ha complessità $O(n^2)$

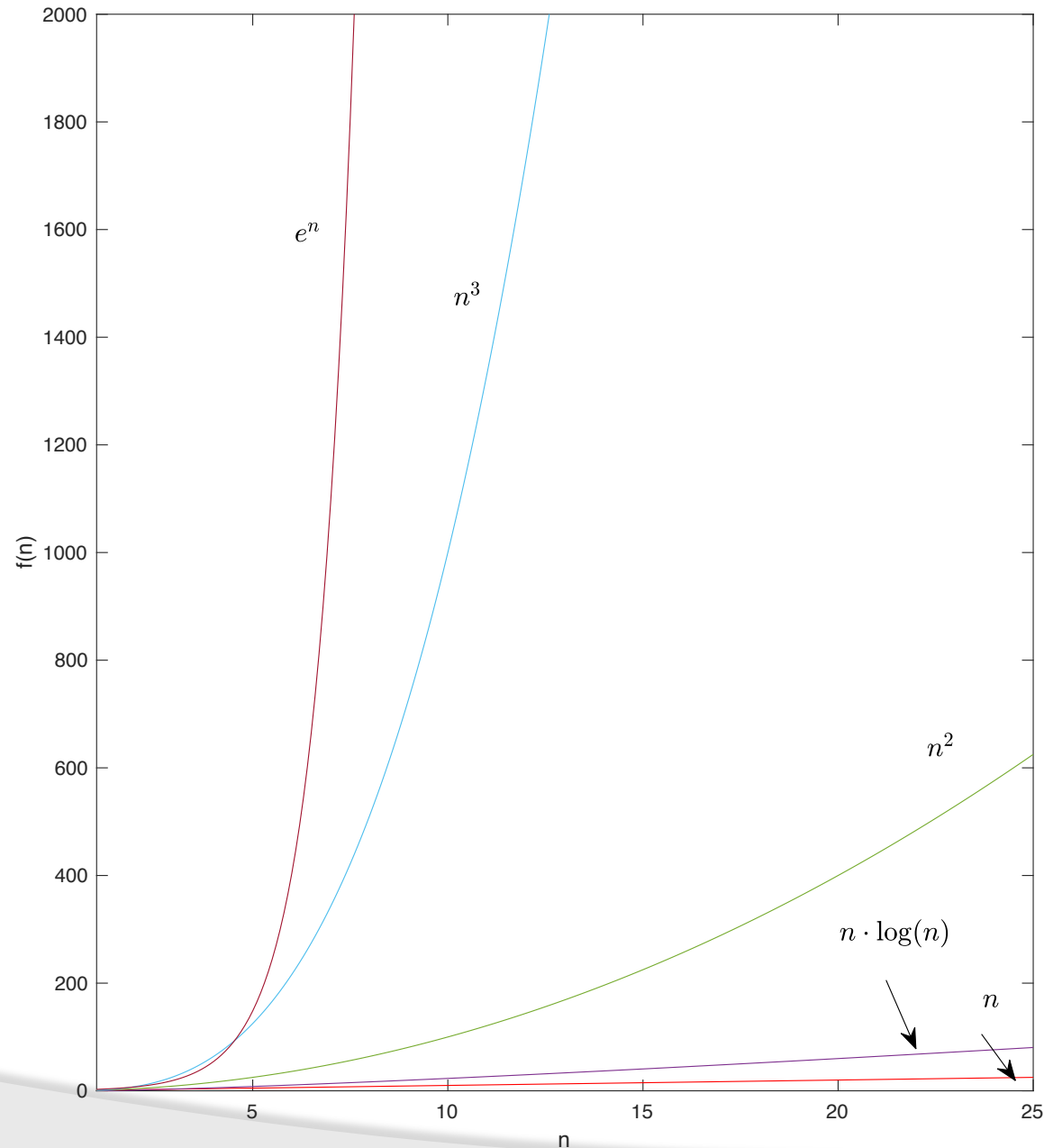
Complessità computazionale



Complessità computazionale



Complessità computazionale



È utile distinguere il caso ottimo, il caso peggiore e il caso medio.

- Caso ottimo: i dati sono i 'migliori' possibili per l'algoritmo, cioè quelli che richiedono meno elaborazioni
- Caso peggiore: i dati che richiedono il massimo numero di passi per l'algoritmo.
- Caso medio: è il caso più utile da analizzare perché fornisce un reale indicatore della complessità dell'algoritmo. Spesso è difficile determinare quali sono i dati medi. Si può utilizzare una stima empirica dei tempi.

Esempio

```
i=0;  
while (i<n){  
    i=i+1;  
}
```

Esempio

```
i=0;  
while (i<n) {  
    i=i+1;  
}
```

Assegnamento esterno al ciclo: 1

Numero di test: $n+1$

Iterazioni totali: n

Computazioni interne al ciclo: 1 per ogni iterazione

$$f(n) = 1 + (n + 1) + n = 2n + 2$$

$O(n)$

Esempio

```
i=0;  
while (i<n){  
    ... (k assegnamenti)  
}
```

Esempio

```
i=0;  
while (i<n){  
    ... (k assegnamenti)  
}
```

Assegnamento esterno al ciclo: 1

Numero di test: $n+1$

Iterazioni totali: n

Computazioni interne al ciclo: k per ogni iterazione

$$f(n) = 1 + (n + 1) + kn = (k + 1)n + 2$$

$O(n)$

Esempio

```
i=0;  
while (i<2*n){  
    ... (k assegnamenti)  
}
```


Esempio

```
i=0;  
while (i<2*n){  
    ... (k assegnamenti)  
}
```

Assegnamento esterno al ciclo: 1

Numero di test: $2n+1$

Iterazioni totali: $2n$

Computazioni interne al ciclo: k per ogni iterazione

$$f(n) = 1 + (2n + 1) + k \cdot 2n = 2(k + 1)n + 2$$

$O(n)$

Esempio

```
i=0;  
while (i<n){  
    for(j=0; j<n; j++){  
        ... (k assegnamenti)  
    }  
}
```

Esempio

```
i=0;  
while (i<n) {  
    for(j=0; j<n; j++) {  
        ... (k assegnamenti)  
    }  
}
```

Assegnamento esterno al ciclo: 1

while numero di test: $n+1$; iterazioni: n

for numero di test: $n+1$; iterazioni: n

Computazioni interne al ciclo: k per ogni iterazione

$$\begin{aligned} f(n) &= 1 + (n + 1) + n(n + 1) + k \cdot n^2 = \\ &= (k + 1) \cdot n^2 + 2n + 2 \\ &O(n^2) \end{aligned}$$

Dipendenza dal valore dell'input

Il numero di passi può dipendere anche dal *valore* dell'input, non solo dalla *dimensione*

```
if (condizione){istruzioni}
```

```
if (condizione){  
    corpo1  
}  
else {  
    corpo2  
}
```

Dipendenza dal valore dell'input

```
A={3,4,1,2,0}
```

Cerco l'elemento 1 con ricerca sequenziale

```
s=5;  
i=0;  
while(i<s && A[i] != 1)  
    i = i+1;
```

Dipendenza dal valore dell'input

```
A={3,4,1,2,0}
```

Cerco l'elemento 1 con ricerca sequenziale

```
s=5;  
i=0;  
while(i<s && A[i] != 1)  
    i = i+1;
```

Assegnazioni esterne al ciclo: 2

while: numero di test: 3; iterazioni: 2

Computazioni interne al ciclo: 1 per ogni iterazione

Passi base: 7

Dipendenza dal valore dell'input

```
A={3,4,1,2,0}
```

Cerco l'elemento 9 con ricerca sequenziale

```
s=5;  
i=0;  
while(i<s && A[i] != 9)  
    i = i+1;
```

Dipendenza dal valore dell'input

```
A={3,4,1,2,0}
```

Cerco l'elemento 9 con ricerca sequenziale

```
s=5;  
i=0;  
while(i<s && A[i] != 9)  
    i = i+1;
```

Assegnazioni esterne al ciclo: 2

while: numero di test: 6; iterazioni: 5

Computazioni interne al ciclo: 1 per ogni iterazione

Passi base: 13

Ricorrenze Fondamentali

Algoritmo che cicla su input **eliminando** un elemento per volta

$$C_N = C_{N-1} + N; \quad N \geq 2; C_1 = 1$$

$$\begin{aligned} C_N &= \\ &= C_{N-1} + N = \\ &= C_{N-2} + (N-1) + N = \\ &= C_{N-3} + (N-2) + (N-1) + N = \end{aligned}$$

...

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

$$= \frac{N(N+1)}{2} \cong \frac{N^2}{2}$$

Ricorrenze Fondamentali

Algoritmo che **dimezza** input ad ogni passo

$$C_N = C_{N/2} + 1; \quad N \geq 2; C_1 = 1 \quad \boxed{N = 2^n}$$

$$\begin{aligned} C_N &= C_{2^n} = \\ &= C_{2^{(n-1)}} + 1 = \\ &= C_{2^{(n-2)}} + (1 + 1) = \\ &= C_{2^{(n-3)}} + (1 + 1 + 1) = \end{aligned}$$

...

$$\begin{aligned} &= C_{2^0} + n = \\ &= n + 1 = \log_2 N + 1 \end{aligned}$$

Ricorrenze Fondamentali

Algoritmo che **dimezza** input ad ogni passo, ed **esamina** ogni el. di input

$$C_N = C_{N/2} + N;$$

$$N \geq 2; C_1 = 1$$

$$N = 2^n$$

$$C_N = C_{2^n} =$$

$$= C_{2^{(n-1)}} + N =$$

$$= C_{2^{(n-2)}} + (N + N/2) =$$

$$= C_{2^{(n-3)}} + (N + N/2 + N/4) =$$

...

$$= N + \frac{N}{2} + \frac{N}{4} + \dots \cong 2N$$

Usiamo le proprietà della serie geometrica

$$\sum_{k=0}^n \frac{1}{2^k} = 2 \left(1 - \left(\frac{1}{2} \right)^{n+1} \right)$$

Ricorrenze Fondamentali

Formula generale divide et impera

$$C_N = 2 C_{N/2} + N; \quad N \geq 2; C_1 = 0 \quad \boxed{N = 2^n}$$

$$\frac{C_{2^n}}{2^n} = \frac{C_{2^{(n-1)}}}{2^{(n-1)}} + 1 = \frac{C_{2^{(n-2)}}}{2^{(n-2)}} + 2 =$$

$$= \frac{C_{2^{(n-n)}}}{2^{(n-n)}} + n = \frac{C_1}{2^0} + n = \log_2 N$$

$$C_N = N \log_2 N$$

Ricorrenze Fondamentali

Formula generale divide et impera

$$C_N = 2 C_{N/2} + 1; \quad N \geq 2; C_1 = 0$$

$$N = 2^n$$

$$\frac{C_{2n}}{2^n} = \frac{C_{2(n-1)}}{2^{(n-1)}} + \frac{1}{2^n} = \frac{C_{2(n-2)}}{2^{(n-2)}} + \frac{1}{2^n} + \frac{1}{2^{n-1}} =$$

$$= \frac{C_{2(n-n)}}{2^{(n-n)}} + \sum_{i=0}^n \frac{1}{2^i} = \sum_{i=0}^n \frac{1}{2^i}$$

Usiamo le proprietà della serie geometrica

$$\sum_{k=0}^n \frac{1}{2^k} = 2 \left(1 - \left(\frac{1}{2} \right)^{n+1} \right)$$

$$C_N \cong 2N$$

FONTI

Fonti:

- A. Bellini, A. Giudi, Linguaggio C
- Sedgewick, Algoritmi in C.
- Cormen, Leiserson, Rivest, Stein - Introduzione agli algoritmi e strutture dati
- Altre fonti rielaborate dal docente