

Complessità Computazionale

Analisi

- ▶ Algoritmi e pseudocodice
- ▶ Cosa significa analizzare un algoritmo
- ▶ Modello di calcolo
- ▶ Analisi del caso peggiore e del caso medio

Esempio di algoritmo in pseudocodice

INSERTION-SORT (A)

```
1  for j←2 to lenght[A]
```

```
2      do      key ← A[j]
```

3 ▷ si inserisce $A[j]$ nella sequenza ordinata $A[1..j-1]$

4 $i \leftarrow j - 1$

```
5         while i>0 and A[i]>key
```

```
6           do      A[ i+1 ] ← A[ i ]
```

```
7                                     i←i - 1
```

```
8      A[i+1] ← key
```

Esempio di algoritmo in C++

```
INSERTION-SORT(A)
```

```
1  int i,j;
2  for (j= 2; j<A.lenght;j++){
3      //si inserisce A[j] nella sequenza ordinata A[1..j-1]
4      int key=A[j]
5      for (i=j-1; i>0 && key>A[i];i--)
6          A[i+1]=A[i];
7      A[i+1]=key;
8  }
```

Spiegazione intuitiva

- ▶ Supponiamo di avere i primi x elementi del vettore già ordinati
- ▶ Consideriamo l'elemento di posizione $x+1$ e chiamiamolo *key*
- ▶ L'idea è di scorrere gli elementi già ordinati e più grandi di *key* e di trovare la posizione giusta di *key*
- ▶ Mentre si scorrono gli elementi si fa spazio per l'eventuale inserzione spostando a destra di una posizione tutti gli elementi che sono maggiori di *key*
- ▶ Appena si trova un elemento più piccolo di *key* ci si ferma
- ▶ Dopo l'elemento più piccolo e prima di uno più grande si posiziona *key*

Cosa significa analizzare un algoritmo

- ▶ Analizzare un algoritmo significa determinare le **risorse** richieste per il completamento con successo dell'algoritmo stesso
- ▶ Le risorse di interesse possono essere quelle di:
 - ▶ memoria
 - ▶ tempo
 - ▶ numero di porte di comunicazione
 - ▶ numero di porte logiche
- ▶ Noi saremo interessati principalmente alla risorsa di ***tempo computazionale***

Modello di calcolo

- ▶ Per poter indicare il tempo di calcolo è necessario specificare un **modello** di calcolo e di calcolatore
- ▶ Dovremo lavorare con un calcolatore **astratto**
- ▶ In questo modo possiamo **confrontare** fra di loro tempi di esecuzione di algoritmi senza il problema di avere macchine con architetture diverse:
 - ▶ singolo processore
 - ▶ piu' processori in parallelo
- ▶ ...e processori diversi:
 - ▶ con frequenze di clock diverse
 - ▶ con set di istruzioni diverse
 - ▶ con gerarchie di memoria diverse (cache di livello 1,2, RAM, memoria secondaria) e di diverse dimensioni

Il nostro modello di calcolo

- ▶ Noi faremo riferimento al modello di calcolatore **RAM** (Random Access Machine) costituito da un mono-processore con accesso **casuale** ad un unico tipo di memoria di dimensioni **illimitate**
- ▶ In questo modello ogni istruzione è eseguita in successione (ovvero **senza concorrenza**)
- ▶ Ogni istruzione viene eseguita in **tempo costante** (anche se in generale diverso da istruzione a istruzione)
- ▶ Una cella di memoria può contenere un dato numerico di **qualsiasi** valore
- ▶ È possibile usare il concetto di indirizzamento indiretto (puntatori)

Dimensione dell'input

- ▶ Per poter comparare l'efficienza di due algoritmi in modo generale si definisce una nozione di **dimensione** dell'input e si compara il tempo di calcolo dei due algoritmi in relazione ad esso
- ▶ Ad esempio per un algoritmo di ordinamento è ragionevole aspettarsi che al crescere del numero di dati da ordinare cresca il tempo necessario per completare l'algoritmo
- ▶ In questo caso la dimensione dell'input coincide con la **numerosità** dei dati in ingresso

Dimensione dell'input

- ▶ **Nota:** non sempre la dimensione dell'input coincide con il numero di elementi in ingresso
- ▶ **Ex:** un algoritmo di moltiplicazione fra due numeri naturali ha come dimensione il numero di bit necessari per rappresentare la codifica binaria dei numeri
- ▶ **Nota:** non sempre la dimensione dell'input è rappresentabile con una sola quantità
- ▶ **Ex:** un algoritmo che opera su grafi ha come dimensione il numero di nodi e di archi del grafo

Analisi del tempo computazionale

- ▶ Lo scopo dell'analisi del tempo computazionale è di dare una descrizione **sintetica** del tempo di calcolo dell'algoritmo al variare della dimensione dell'ingresso
- ▶ Inizieremo con un calcolo esatto del tempo
- ▶ Successivamente utilizzeremo un formalismo più sintetico e compatto che fa uso della **notazione asintotica** (ordini di grandezza)

Analisi dell'Insertion Sort

Sia $n \leftarrow \text{length}[A]$

N°	Costo	INSERTION-SORT(A)
n	$c1$	1 for $j \leftarrow 2$ to $\text{lenght}[A]$
$n-1$	$c2$	2 do $\text{key} \leftarrow A[j]$
$n-1$	0	3 ▶ si inserisce $A[j]$...
$n-1$	$c4$	4 $i \leftarrow j - 1$
$\sum_{j=2..n} t_j$	$c5$	5 while $i > 0$ e $A[i] > \text{key}$
$\sum_{j=2..n} (t_j - 1)$	$c6$	6 do $A[i+1] \leftarrow A[i]$
$\sum_{j=2..n} (t_j - 1)$	$c7$	7 $i \leftarrow i - 1$
$n-1$	$c8$	8 $A[i+1] \leftarrow \text{key}$

Dove t_j è il numero di volte che l'istruzione while è eseguita per un dato valore di j

Il tempo complessivo è dato da:

$$T(n) = c1 \cdot n + c2 \cdot (n-1) + c4 \cdot (n-1) + c5 \cdot (\sum_{j=2..n} t_j) + c6 \cdot (\sum_{j=2..n} (t_j - 1)) \\ + c7 \cdot (\sum_{j=2..n} (t_j - 1)) + c8 \cdot (n-1)$$

Caso migliore/peggiore

- ▶ Anche a parità di numerosità dei dati in ingresso il tempo di esecuzione può dipendere da qualche **caratteristica** complessiva sui dati, ad esempio da come sono ordinati inizialmente
- ▶ Si distinguono pertanto i casi **migliore** e **peggiore** a seconda che i dati abbiano (a parità di numerosità) le caratteristiche che rendono minimo o massimo il tempo di calcolo del dato algoritmo
- ▶ Nell'esempio dell'insertion sort
 - ▶ il caso migliore è che i dati siano già ordinati
 - ▶ il caso peggiore è che siano ordinati in senso inverso

Analisi del caso migliore

- ▶ Per ogni $j=2,3,\dots,n$ in 5) si ha che $A[i]<key$ quando i ha il suo valore iniziale di $j-1$
- ▶ Quindi vale $t_j=1$ per ogni $j=2,3,\dots,n$
- ▶ Il tempo di esecuzione diviene quindi:
$$T(n)=c_1.n+c_2(n-1)+c_4.(n-1)+c_5.(n-1)+c_8.(n-1)$$

ovvero

$$T(n)=(c_1+c_2+c_4+c_5+c_8).n -(c_2+c_4+c_5+c_8)$$

ovvero

$$T(n)=a.n+b$$
- ▶ Diciamo che $T(n)$ è una funzione lineare di n

Analisi del caso peggiore

- ▶ Se l'array è ordinato in ordine decrescente allora si deve confrontare l'elemento $key=A[j]$ con tutti gli elementi precedenti $A[j-1], A[j-2], \dots, A[1]$
- ▶ In questo caso si ha che $t_j=j$ per $j=2,3,4,\dots,n$

- ▶ Si ha che:

$$\sum_{j=2..n} j = n(n+1)/2 - 1$$

$$\sum_{j=2..n} (j-1) = n(n-1)/2$$

- ▶ Il tempo di esecuzione diviene quindi:

$$T(n)=c1.n+c2(n-1)+c4.(n-1) +c5.(n(n+1)/2 -1) +c6.(n(n-1)/2) +c7.(n(n-1)/2) +c8.(n-1)$$

$$T(n)=(c5/2+c6/2+c7/2).n^2+(c1+c2+c4+c5/2-c6/2-c7/2+c8).n-(c2+c4+c5+c8)$$

$$T(n)=a.n^2+b.n+c$$

- ▶ Diciamo che $T(n)$ è una funzione quadratica di n

Analisi del caso medio

- ▶ Se si assume che tutte le sequenze di una data numerosità siano equiprobabili allora mediamente per ogni elemento $key=A[j]$ vi saranno metà elementi nei restanti $A[1,..,j-1]$ che sono più piccoli e metà che sono più grandi
- ▶ Di conseguenza in media $t_j=j/2$ per $j=2,3,4,...,n$
- ▶ Si computa $T(n)$ come nel caso peggiore
- ▶ Il tempo di calcolo risulta di nuovo quadratico in n a meno di costanti moltiplicative

Quale caso analizzare?

- ▶ Come è accaduto anche nel caso appena visto, spesso il **caso medio** è dello **stesso ordine** di grandezza del **caso peggiore**
- ▶ Inoltre la conoscenza delle prestazioni nel caso peggiore fornisce una **limitazione superiore** al tempo di calcolo, cioè siamo sicuri che mai per alcuna configurazione dell'ingresso l'algoritmo impiegherà più tempo
- ▶ Infine per alcune operazioni il caso peggiore si verifica abbastanza **frequentemente** (ad esempio il caso di ricerca con insuccesso)
- ▶ Pertanto si analizzerà spesso **solo** il caso peggiore

Ordine di grandezza

- ▶ Per facilitare l'analisi abbiamo fatto alcune astrazioni
- ▶ Si sono utilizzate delle **costanti c_i** per rappresentare i costi ignoti delle istruzioni
- ▶ Si è osservato che questi costi forniscono **più dettagli del necessario**, infatti abbiamo ricavato che il tempo di calcolo è nel caso peggiore $T(n)=a.n^2+b.n+c$ ignorando così anche i costi astratti c_i
- ▶ Si può fare una ulteriore astrazione considerando solo **l'ordine di grandezza** del tempo di esecuzione perché per input di grandi dimensioni è solo il termine principale che conta e dire che $T(n)=\Theta(n)$

Un algoritmo è tecnologia

- ▶ Si consideri il seguente caso:
 - ▶ si abbia un personal computer capace di eseguire 10^6 operazioni al secondo ed un supercomputer 100 volte più veloce
 - ▶ si abbia un codice di insertion sort che una volta ottimizzato sia in grado di ordinare un vettore di n numeri con $2n^2$ operazioni
 - ▶ si abbia un altro algoritmo (mergesort) in grado di fare la stessa cosa con $50 n \log n$ operazioni
 - ▶ si esegua l'insertion sort su un milione di numeri sul supercomputer e il mergesort sul personal computer
- ▶ il risultato è che il supercomputer impiega:
 $2(10^6)^2/10^8 = 5.56$ ore
- ▶ mentre il personal computer impiega:
 $50 \cdot 10^6 \log 10^6 / 10^6 = 16.67$ minuti

Efficienza asintotica

- L'ordine di grandezza del tempo di esecuzione di un algoritmo **caratterizza** in modo sintetico l'efficienza di un algoritmo e consente di confrontare fra loro algoritmi diversi per la soluzione del medesimo problema
 - ▶ Quando si considerano input sufficientemente grandi si sta studiando *l'efficienza asintotica* dell'algoritmo
 - ▶ Ciò che interessa è la crescita del tempo di esecuzione al tendere **all'infinito** della dimensione dell'input
 - ▶ In genere un algoritmo asintoticamente migliore di un altro lo è in tutti i casi (a parte input molto piccoli)