

# Complessità degli algoritmi

---

- Obiettivi:
  - Calcolare (valutare) la complessità di un algoritmo/programma
  - Confrontare algoritmi risolutivi del medesimo problema

# Ricerca minimo in un vettore di N elementi

```
#define N 100
```

```
typedef int[N] vettore;
```

```
int minimo (vettore vet)  
{int i, min;  
  for (min = vet[0], i = 1; i < N ; i ++)  
    {if (vet[i] < min)  
      min = vet[i]; }  
  return min; }
```

# Ricerca esaustiva in un vettore di N elementi

---

```
int ricerca (vettore vet, int el, int *pos)
{int  i=0;
  int Trovato=0;
  while ((i<N) && (!Trovato))
    { if (el==vet[i])
        { Trovato=1;
          *pos=i;      }
      else i++;}
  return Trovato;
}
```

# Teoria della complessità

---

- Tra i problemi che ammettono soluzione esistono problemi “facili” e “difficili”.
- **Teoria della complessità (anni '70), valuta:**
  - complessità intrinseca di un problema;
  - efficienza degli algoritmi risolutivi.
- Qualsiasi programma richiede ***spazio di memoria e tempo di calcolo.***



# Correttezza ed efficienza

---

- Vogliamo progettare algoritmi che:
  - Producano correttamente il risultato desiderato
  - Siano efficienti in termini di **tempo** di esecuzione ed occupazione di **memoria**
- Ci concentriamo sul **tempo** per valutare la **complessità degli algoritmi** (**complessità temporale**)
- Valutare la complessità degli algoritmi ci consente di scegliere tra loro quello **più efficiente** (a minor complessità temporale).

# Complessità temporale

---

- Per un algoritmo, è determinata contando il numero di operazioni aritmetiche e logiche, accesso ai file, letture e scritture in memoria, etc.
- 1° ipotesi semplificativa:
  - Tempo impiegato proporzionale al numero di **operazioni** eseguite (ciascuna a **costo unitario**)
- Non ci si riferisce a una specifica macchina.

# Esempio: prodotto matriciale

---

- Moltiplicazione di due matrici quadrate  $n \times n$  di interi:

$$C = A \times B$$

- Per calcolare  $C[i,j]$  si eseguono  $2n$  letture,  $n$  moltiplicazioni,  $n-1$  addizioni e 1 scrittura.
- Per calcolare  $C$ :  $n^2 \times (2n$  letture,  $n$  moltiplicazioni,  $n-1$  addizioni ed 1 scrittura):

$$2n^3$$

letture

$$n^3$$

*moltiplicazioni*

$$n^2 \times (n-1)$$

*addizioni*

$$n^2$$

*scritture*

$$\text{timeAlg}(C=A \times B)(n) = 2n^3 + n^3 + n^2 \times (n-1) + n^2 = 4n^3$$

# Dimensione dei dati

- Il tempo impiegato per risolvere un problema dipende sia dall' algoritmo utilizzato sia dalla “***dimensione***” ***dei dati*** a cui si applica l' algoritmo.

Oggetto di ingresso:	Dimensione:
vettore	n elementi
matrice	“ “
matrice quadrata	“ “
matrice quadrata	n righe
<i>lista</i>	<i>n elementi</i>
<i>albero</i>	<i>n elementi; altezza</i>

# Dimensione dei dati

---

- La **complessità** dell' algoritmo viene espressa in funzione della **dimensione delle strutture dati** su cui opera
- $\text{time}_{\text{Alg}(C=A \times B)}(n) = 2n^3 + n^3 + n^2 * (n-1) + n^2 = 4 * n^3$
- $\text{time}_{\text{Alg}(P)}(n) = 2^n$

# Ordini di grandezza

n	$\log_2 n$	$n \cdot \log_2 n$	$n^2$	$n^3$	$2^n$
2	1	2	4	8	4
10	3.322	33.22	$10^2$	$10^3$	$> 10^3$
$10^2$	6.644	664.4	$10^4$	$10^6$	$>> 10^{25}$
$10^3$	9.966	9996.0	$10^6$	$10^9$	$>> 10^{250}$
$10^4$	13.287	1328.7	$10^8$	$10^{12}$	$>> 10^{2500}$

- Con un elaboratore che esegue  $10^3$  operazioni al sec., l'algoritmo risolutivo del problema P (che ha complessità  $2^n$ ) con ingresso di dimensione:
  - 10                      impiega              1 sec
  - 20                      “                      1000 sec              (17 min)
  - 30                      “                       $10^6$  sec              (>10 giorni)
  - 40                      “                       $10^9$  sec              (>>10 anni)

# Comportamento asintotico

---

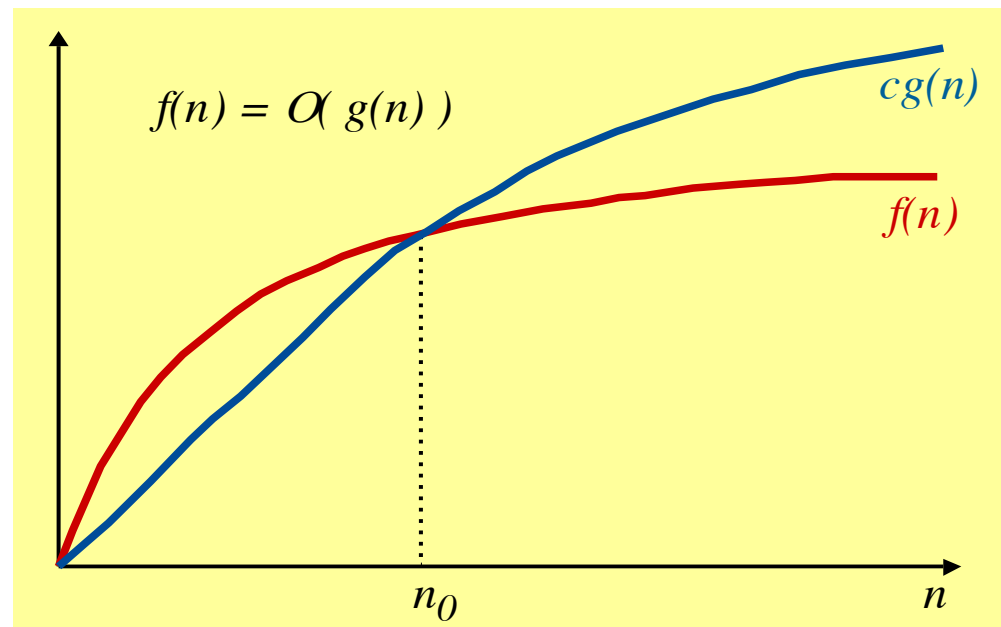
- Individuare con esattezza  $\text{time}_A(n)$  è spesso molto difficile.
- **II° ipotesi semplificativa:**
  - E' sufficiente stabilire il comportamento asintotico della funzione quando le dimensioni dell'ingresso tendono ad infinito (***comportamento asintotico dell'algoritmo***).
- Si usa a questo scopo la notazione  $O()$

# Notazione asintotica $O()$

- Un algoritmo (programma) ha costo:  $f(n)=O(g(n))$  (o complessità  $O(g(n))$ ) se esistono opportune costanti  $c, n_0$ , tali che:

$$f(n) < c \cdot g(n)$$

per ogni  $n > n_0$ .



(C. Demetrescu, I. Finocchi, G. F. Italiano, “Algoritmi e strutture dati”, seconda edizione, McGraw-Hill)

- $O(g(n))$ , limite superiore al comportamento asintotico di una funzione.



# Esempi

---

- $3*n^2+4*n+3 = O(n^2)$

perchè:  $3*n^2+4*n+3 \leq 4*n^2$  per ogni  $n>3$ .

- Prodotto matriciale:

$$\text{time}_{\text{Alg}(C=A \times B)}(n) = 4*n^3 = O(n^3)$$

- Ricerca del massimo in un vettore:

$$\text{time}_{\text{search}}(n) = n = O(n)$$

# Ordini di complessità

---

- Attraverso la notazione  $O()$ , gli algoritmi vengono divisi in ***classi di equivalenza***, ponendo nella medesima classe tutti quelli la cui ***complessità asintotica è dello stesso ordine di grandezza***.
- Si hanno così algoritmi (funzioni) di complessità asintotica di ordine:
  - Costante  $1, \dots$
  - Sotto-lineare  $\log n, n^k$  con  $k < 1$
  - Lineare  $n$
  - Polinomiale  $n \cdot \log n, n^2, n^3, \dots n^k$  con  $k > 1$
  - Esponenziale  $c^n, n^n, \dots$

# Algoritmi e tempi tipici

---

Moltissimi algoritmi

Tre tempi tipici:  $O(n)$ ,  $O(n \log_2 n)$ ,  $O(n^2)$

$n$	10	100	1000	$10^6$	$10^9$
$n \log_2 n$	$\sim 33$	$\sim 665$	$\sim 10^4$	$\sim 2 \cdot 10^7$	$\sim 3 \cdot 10^{10}$
$n^2$	100	$10^4$	$10^6$	$10^{12}$	$10^{18}$

# Una lecita domanda ... (fin qui)

---

- A cosa serve la teoria della complessità?
  - Serve a valutare quanto “difficile” è un problema
  - Serve a valutare le risorse (spazio e tempo) necessarie per lo svolgimento automatico di un algoritmo (programma)
  - Serve per confrontare algoritmi risolutivi dello stesso problema
  - ...
  - Conoscerla ci aiuta a individuare algoritmi (programmi) più efficienti

# Algoritmo migliore

---

- Dato un problema  $P$  e due algoritmi  $A1$  e  $A2$  che lo risolvono siamo interessati a determinare quale ha complessità minore (è “il migliore”).
- Dato un problema  $P$  e due algoritmi  $A$  e  $B$  che lo risolvono con complessità  $\text{timeA}$  e  $\text{timeB}$ , diciamo che  $A$  è **migliore** di  $B$  nel risolvere  $P$  se:
  - (1)  $\text{timeA} = O(\text{timeB})$
  - (2)  $\text{timeB}$  non è  $O(\text{timeA})$

$n$	$\log_2 n$	// ricerca
$n \log_2 n$	$n^2$	// sorting

## Istruzione dominante

---

- Il tempo  $t(n)$  dell'algoritmo è dominato dal numero di volte  $d(n)$  in cui è eseguita questa istruzione ( $n$  dimensione input):  **$t(n) < a d(n) + b$**
- E' eseguita un numero di volte proporzionale al costo dell'algoritmo.
- **III° ipotesi semplificativa:**
  - Se esiste un'istruzione dominante, la complessità dell' algoritmo è  **$O(d(n))$**
- Come identificare le istruzioni dominanti?
  - **Modello basato sui confronti**

## Modello basato su confronti

---

- **IV° ipotesi semplificativa:** Si conteggiano le sole operazioni di **confronto** e si trascurano le altre operazioni primitive
- Adottato per molti algoritmi che lavorano su strutture di dato
- Sufficientemente generale per catturare le proprietà dei principali algoritmi (su strutture di dato)

# ALGORITMI DI RICERCA SU VETTORI

---

```
#include <stdio.h>
#define N 15
typedef int vettore[N];

void main (void )
{int i;
  vettore a;
  printf ("Scrivi %d numeri interi\n", N);
  for (i = 0; i < N; i++)
      { scanf ("%d", &a[i]); }
  printf ("Il minimo vale %d e il massimo è %d\n",
          minimo(a), massimo(a));
}
```



```
int minimo (vettore vet)
{int  i, min;
  for (min = vet[0], i = 1; i < N; i ++)
    {if (vet[i]<min)                /* istr. dom. */
      min = vet[i]; }
  return min; }
```

```
int massimo (vettore vet)
{int  i, max;
  for (max = vet[0], i = 1; i < N; i ++)
    {if (vet[i]>max)                /* istr. dominante*/
      max=vet[i];}
  return max; }
```

- Per la ricerca sia del minimo sia del massimo, *l'istruzione dominante* viene eseguita N-1 volte.
- Costo  $O(N)$ , se N è la dimensione del vettore.

## Cambia qualcosa con istruzione while?

```
int minimo (vettore vet)
{int  i, min;
min = vet[0]; i = 1;
while (i < N)
    {if (vet[i]<min)                /* istr. dom. */
        min = vet[i];
        i ++)
}
return min; }
```

- Per la ricerca sia del minimo sia del massimo, *l'istruzione dominante* viene sempre eseguita N-1 volte.
- Costo  $O(N)$ , se N è la dimensione del vettore.

# Caso peggiore, migliore e medio

---

- Molto spesso il costo dell'esecuzione di un programma (di un algoritmo) dipende non solo dalla dimensione dell'ingresso, ma anche dai particolari valori dei dati in ingresso.
- È possibile distinguere diversi casi: caso migliore, caso peggiore, caso medio.
- Di solito la complessità viene valutata nel **caso peggiore** (e talvolta nel **caso medio**).

# ALGORITMI DI RICERCA SU VETTORI

---

```
void main (void )
{int i, p;
  vettore a;
  . . . /* lettura elementi di a */
  printf ("Scrivi un intero\n");
  scanf ("%d", &i);
  if ( ricerca(a,i,&p) )
      printf("\n Trovato in posizione %d\n", p);
  else printf("\n Non trovato\n");
}
```

# Ricerca esaustiva in un vettore di N elementi

```
int ricerca (vettore vet, int el, int *pos)
{
    int i=0;
    int Trovato=0;
    while (i<N)                                /* (1) */
    {
        if (el==vet[i])                        /* (2) */
        {
            Trovato=1;
            *pos=i;
        }
        i++;
    }
    return Trovato;
}
```

- (1) e (2) istruzioni dominanti
- eseguite N+1 e N volte (nel caso peggiore)

# Ricerca esaustiva in un vettore di N elementi

```
int ricerca (vettore vet, int el, int *pos)
{int  i=0;
  int Trovato=0;
  while ((i<N) && (!Trovato))          /* (1) */
  { if (el==vet[i])                     /* (2) */
      { Trovato=1;
        *pos=i;      }
    else i++;}
  return Trovato;
}
```

- (1) e (2) istruzioni dominanti
- eseguite N+1 e N volte (nel caso peggiore)

2	6	1	5	7	8	3	10
---	---	---	---	---	---	---	----

## Ricerca esaustiva (o sequenziale)

---

- Per la **ricerca sequenziale** in un vettore il costo dipende dalla posizione dell' elemento cercato.
- **Caso migliore**, l' elemento è il primo del vettore (1 confronto)
- **Caso peggiore**, l' elemento è l' ultimo o non è presente: l'istruzione dominante è eseguita N volte (N dimensione del vettore). Il costo è **lineare**,  $O(N)$
- **Caso medio**, ciascun elemento sia equiprobabile

$$\sum_{(i=1..N)} \text{Prob}(\text{el}(i)) * i = \sum_{(i=1..N)} (1/N) * i = (N+1)/2$$

È sempre  $O(N)$

# Ricerca in array

---

- Se l'array non è ordinato → ricerca esaustiva (o sequenziale)
- Se l'array è ordinato → ricerca binaria
- La tecnica di **ricerca binaria**, rispetto alla ricerca esaustiva, consente di **eliminare ad ogni passo metà degli elementi del vettore**
- Nota: conviene ordinare un array per usare la ricerca binaria?
  - **Dipende** → si vedrà poi in quali condizioni e perché ...



# Ricerca di un elemento

---

Sapendo che il vettore è **ordinato** (esiste una relazione d'ordine totale sul dominio degli elementi), la ricerca può essere ottimizzata

- **Vettore ordinato in senso non decrescente:**

2	3	5	5	7	8	10	11
---	---	---	---	---	---	----	----

se  $i < j$  si ha  $V[i] \leq V[j]$

- **Vettore ordinato in senso crescente:**

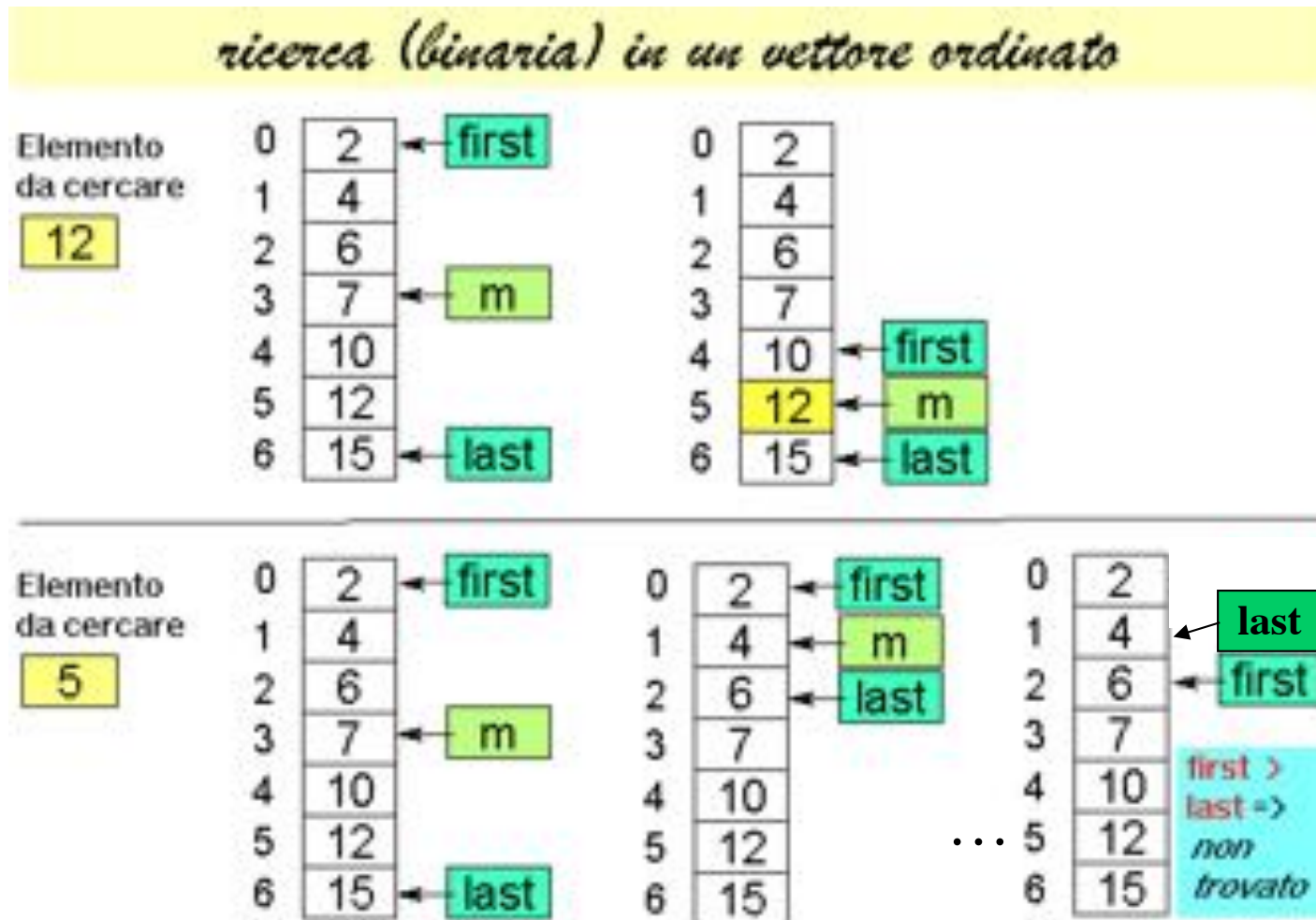
2	3	5	6	7	8	10	11
---	---	---	---	---	---	----	----

se  $i < j$  si ha  $V[i] < V[j]$

In modo analogo si definiscono l'ordinamento in senso **non crescente** e **decrescente**

# RICERCA BINARIA

## Esempio



# Ricerca binaria in un vettore (da indice *first* a *last*)

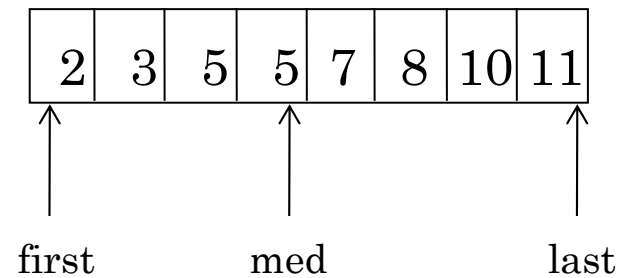
---

- Vettore con indici da *first* a *last*; indice mediano  $med = (first + last) / 2$
- Si confronta l'elemento cercato **e1** con quello mediano del vettore, **V[med]**
- Se **e1 == V[med]**, fine della ricerca (**trovato=true**)
- Altrimenti, se il vettore ha almeno una componente (**first <= last**):
  - se **e1 < V[med]**, ripeti la ricerca nella prima metà del vettore (indici da **first** a **med-1**)
  - se **e1 > V[med]**, ripeti la ricerca nella seconda metà del vettore (indici da **med+1** a **last**)

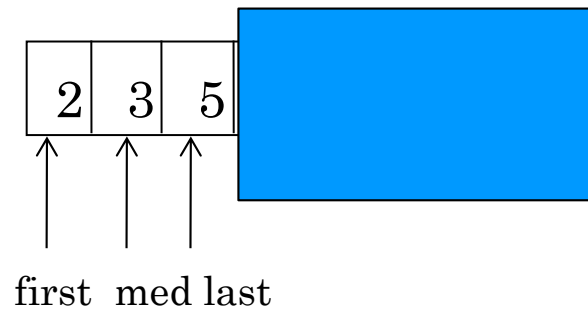
# Ricerca binaria: esempio

Si cerchi il valore 4

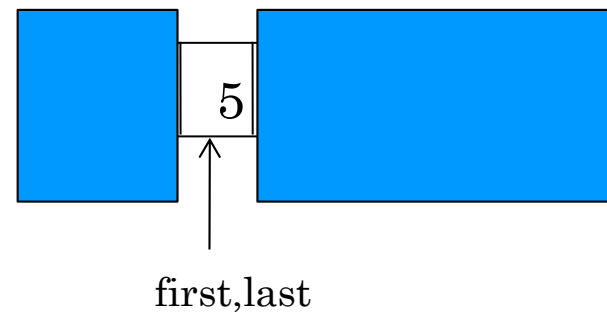
```
med= (first+last) / 2  
el<V[med]
```



```
el>V[med]
```



Vettore mono-dimensionale



```
/* ricerca binaria su un vettore di interi */  
typedef enum {falso, vero} boolean;
```

```
boolean ricerca_bin (vettore vet, int el, int *pos)  
{int  first=0,  
    last=N-1,  
    med=(first+last)/2 ;  
boolean Trovato=falso;  
while ((first<=last) && (!Trovato)) /* istr. dom. */  
{ if (el==vet[med])  
    {Trovato=vero; *pos=med;}  
  else  
    if (el < vet[med]) last=med-1;  
    else first=med+1;  
    med = (first + last) / 2; }  
return Trovato;  
}
```

## *Chiamata:*

---

```
if (ricerca_bin(a,i,&p))  
    printf("\nTrovato in posizione  
          %d\n", p);  
else printf("\nNon trovato\n");
```

# Ricerca binaria: complessità

---

- Come per la ricerca sequenziale, dipende dalla posizione dell'elemento cercato.
- **Caso migliore**, l'elemento cercato è quello mediano nel vettore (1 confronto)
- **Caso peggiore**, l'elemento cercato è l'ultimo o non è presente nel vettore. Il ciclo **while** è ripetuto finché ci si riduce ad un vettore mono-dimensionale (**first==last**).
- Ad ogni passo di iterazione la dimensione del vettore dimezza, si hanno al più k passi (con k finito e proporzionale a  $\log_2 N$ ):

## Ricerca binaria ( $N=2^k$ ): caso peggiore

Passo	n. elem vettore	n. confronti
1	N	1
2	N/2	1
3	N/4	1
...		
k	$N/2^{(k-1)}$	1
k+1	1	1

$$\sum_{(i=1..k+1)} 1 = k+1 = \log_2 N + 1$$

$O(\log_2 N)$





## ESERCIZIO (in Laboratorio)

---

- È dato un vettore di dimensione  $N+k$  contenente  $N$  numeri interi ( $N$  può essere anche 0), ordinati in senso non decrescente
- Ricevendo uno alla volta  $k$  interi, li si inserisca nel vettore, mantenendo l'ordinamento del vettore ad ogni passo di inserimento
- Determinare le condizioni che generano il maggior numero di confronti tra elementi, in funzione di  $N$  e  $k$