

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;
}
```

Algoritmo

- Sequenza logica di istruzioni elementari (univocamente interpretabili) che, eseguite in un ordine stabilito, permettono la soluzione di un problema in un numero finito di passi
- **Proprietà:**
 - la sequenza di istruzioni deve essere finita (***finitezza***);
 - essa deve portare ad un risultato (***effettività***);
 - le istruzioni devono essere eseguibili materialmente (***realizzabilità***);
 - le istruzioni devono essere espresse in modo non ambiguo (***non ambiguità***).
- Programma, realizzazione di un algoritmo in un linguaggio di programmazione

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 : $n^2 \cdot (2n$ letture, n moltiplicazioni, $n-1$ addizioni ed 1 scrittura):

$$2n^3$$

letture

$$n^3$$

moltiplicazioni

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

addizioni

$$n^2$$

scritture

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

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 (>10giorni)
 - 40 “ 10^9 sec (>>10 anni)

Comportamento asintotico

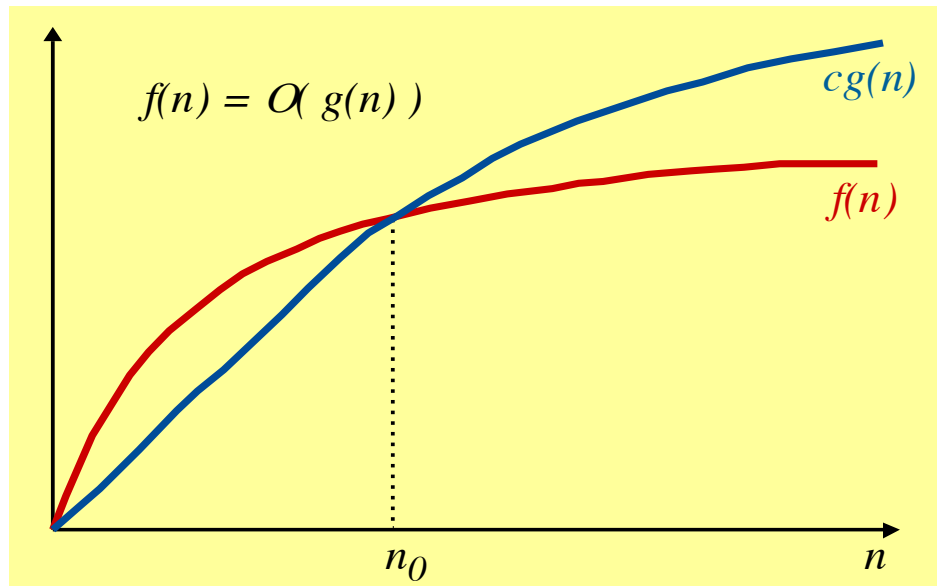
- Individuare con esattezza $\text{time}_A(n)$ è spesso molto difficile.
- **II° ipotesi semplificativa:**
 - E' sufficiente stabilire il comportamento asintotico della funzione quando le dimensioni dell'ingresso tendono ad infinito (***comportamento asintotico dell' algoritmo***).
- Si usa a questo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

$$f(n) < c * g(n)$$

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:

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

- 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
$n \log_2 n$	~ 33	~ 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 $\text{time}A$ e $\text{time}B$, diciamo che A è **migliore** di B nel risolvere P se:
 - (1) $\text{time}A = O(\text{time}B)$
 - (2) $\text{time}B$ non è $O(\text{time}A)$

n $\log_2 n$ // ricerca

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

Notazione asintotica $\Omega()$

- $f(n) = \Omega(g(n))$ se \exists due costanti $c > 0$ e $n_0 \geq 0$ tali che $f(n) \geq c \cdot g(n)$ per ogni $n \geq n_0$

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

- $\Omega(g(n))$, rappresenta un limite inferiore al comportamento di una funzione

Delimitazioni alla complessità di un problema

- Un problema ha **delimitazione superiore** $O(f(n))$ alla sua complessità se **esiste almeno un** algoritmo di soluzione per il problema con complessità $O(f(n))$.
- Un problema ha **delimitazione inferiore** $\Omega(g(n))$ alla sua complessità se è possibile dimostrare che **ogni** algoritmo di soluzione per il problema ha complessità almeno $\Omega(g(n))$.
- Un algoritmo di soluzione di un problema P è **ottimale** quando l'algoritmo ha complessità $O(f(n))$ e la delimitazione inferiore alla complessità del problema è $\Omega(f(n))$.
- Esempio: Problema con complessità **lineare** quando ogni algoritmo che lo risolve ha complessità $O(n)$ e $\Omega(n)$.
- **Problema intrattabile**: è un problema risolubile, ma per il quale non esiste alcun algoritmo con complessità polinomiale che lo risolve (ad esempio, problema del commesso viaggiatore).

Istruzione dominante

- Permette di semplificare in modo drastico la valutazione della complessità.
- Dato un algoritmo (o programma) A il cui costo di esecuzione è $t(n)$, un'istruzione di A è detta **dominante** quando, per ogni intero n , essa viene eseguita (nel caso di input con dimensione n) un numero $d(n)$ di volte tale che:

$$t(n) < a d(n) + b$$

- per opportune costanti a, b .

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 e Lower bound

- **Modello basato su confronti**, si trascurano le altre operazioni primitive
- Sufficientemente generale per catturare le proprietà dei principali algoritmi
- **Lower bound**, delimitazione inferiore alla quantità di una certa risorsa di calcolo **necessaria** per risolvere un problema
- $\Omega(g(n))$ è un lower bound

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.

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
---	---	---	---	---	---	----	----

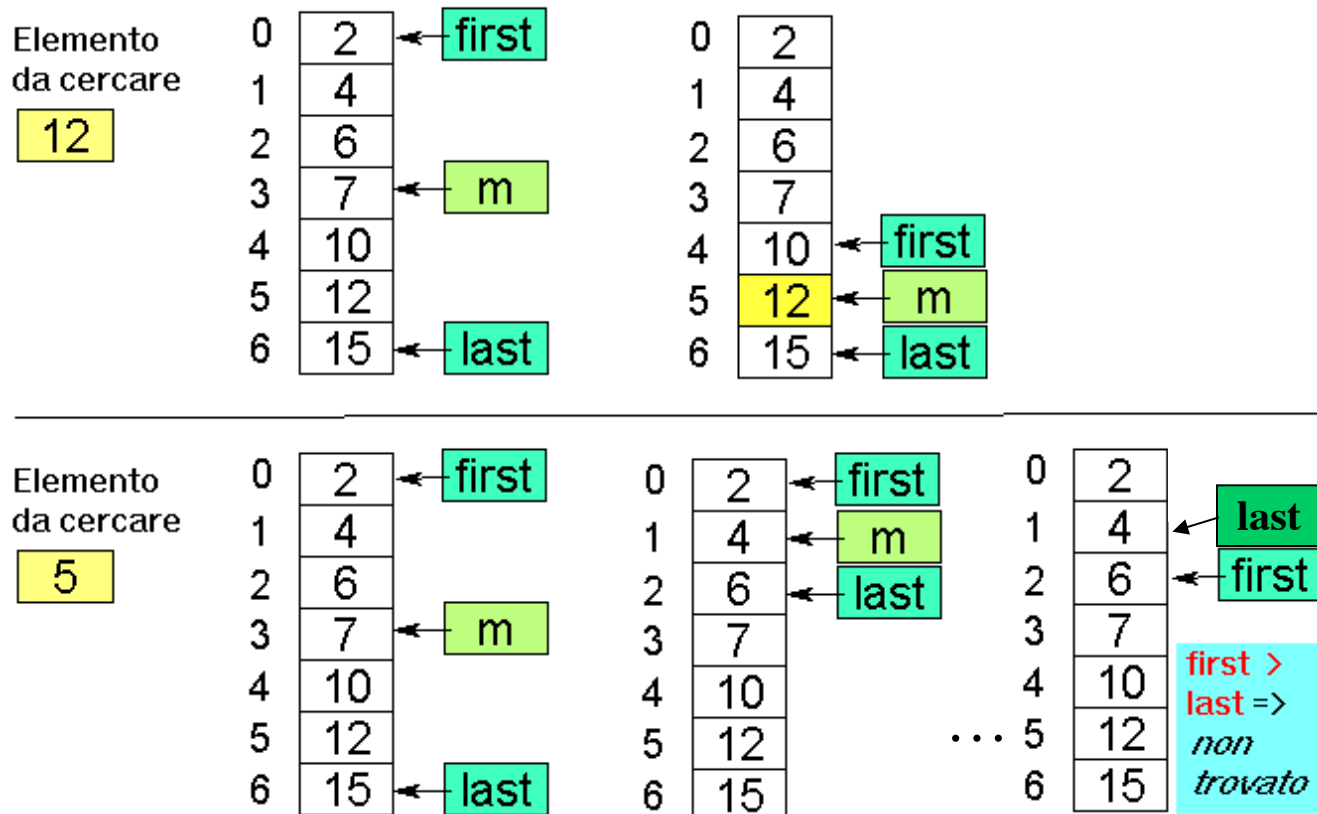
se $i < j$ si ha $v[i] < v[j]$

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

RICERCA BINARIA

Esempio

ricerca (binaria) in un vettore ordinato



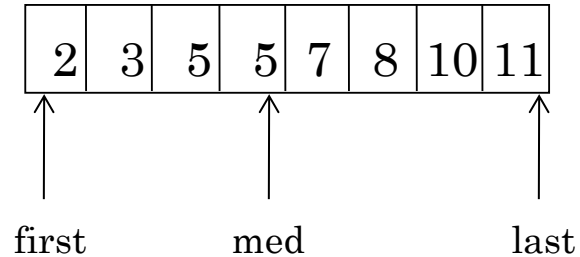
Ricerca binaria in un vettore (da indice *first* a *last*)

- 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**)

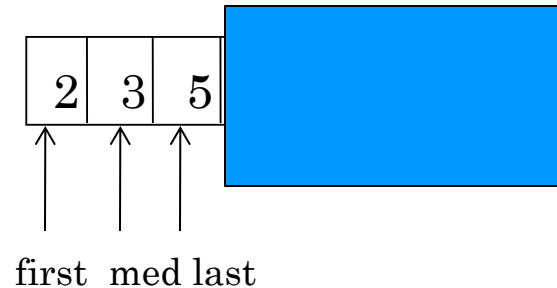
Ricerca binaria: esempio

Si cerchi il valore 4

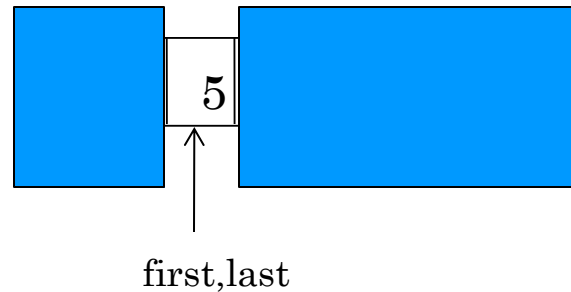
```
med= (first+last) / 2  
e1<V[med]
```



```
e1>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;
```

```
}
```

```

/* 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 T=falso;
    while ((first<=last)&&(!Trovato)) /* istr. dom. */
    { if (el==vet[med])
        {T=vero; *pos=med;}
      else
        if (el < vet[med]) last=med-1;
        else first=med+1;
        med = (first + last) / 2; }
    return T;
}

```

Chiamata:

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

OSSERVAZIONI

- Avete visto nel modulo A che la ricerca binaria può essere definita facilmente in ***modo ricorsivo***
- Si noti infatti che si effettua un ***confronto dell' elemento cercato e_1 con l' elemento di posizione media del vettore $V[med]$***
 - Se l' elemento cercato è uguale si termina (caso base)
 - Altrimenti se $e_1 < V[med]$ si effettua una ricerca binaria sulla prima metà del vettore
 - Altrimenti (se $e_1 > V[med]$) si effettua una ricerca binaria sulla seconda metà del vettore
- Esercizio: realizzarla in modo ricorsivo

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

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

$O(\log_2 N)$



Ricerca binaria – estensione

- E se cambia il tipo di dato? Come permettere il riutilizzo di codice (*solo se necessario...*)?
- Il tipo di dato DEVE essere dotato di una opportuna operazione di confronto:
 - **int compare (TYPE *d1, TYPE *d2) ;**
 - Il risultato è:
 - *Positivo per *d1 maggiore *d2*
 - *Nulla per *d1 uguale *d2*
 - *Negativo per *d1 minore *d2*

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

ESERCIZIO (in Laboratorio)

- Si scriva una funzione che realizza la ricerca binaria su un vettore di interi in ***modo ricorsivo***
- Parametri in ingresso:
 - Array in cui cercare
 - Indice first da cui partire
 - Indice last a cui fermarsi nella ricerca
 - Elemento da cercare
- Valori in uscita:
 - **Successo della ricerca (positivo se successo, o negativo se fallimento)**
 - **Posizione dell' elemento nell' array**