

MASTER THEOREM

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n \leq 1 \\ aT(n/b) + cn^{\beta} & n > 1 \end{cases}$$

• Se $\frac{\log a}{\log b} = \alpha > \beta$ $T(n) = \Theta(n^{\alpha})$

• $\alpha = \beta$ $T(n) = \Theta(n^{\alpha} \log n)$

• $\alpha < \beta$ $T(n) = \Theta(n^{\beta})$

ORDINAMENTO

• Selection sort

Partendo da SX, *seleziona* il valore minore dell'array verso DX e lo scambia con il valore all'indice attuale

function SelSort($A[1..n]$)

 for $i = 1$ to n

$\min = i$

 for $j = i$ to n

 if $A[j] < A[\min]$ then

$\min = j$

 SWAP(A, i, \min)

Ogniciclo i viene riaccozzato
di un elemento

$$T(n) = n + (n-1) + \dots + 1 = \sum_{k=1}^n k = \frac{n(n+1)}{2} = \Theta(n^2)$$

Quindi nel caso migliore/medio/pessimo il selection sort è sempre $\Theta(n^2)$. È in place ma non stabile.

• Insertion Sort

Partendo da SX, selezioniamo il valore e lo ~~inse~~ⁱⁿseriamo spostandolo verso SX finché è maggiore o uguale al valore precedente

function Insertion Sort ($A[1..n]$)

 for $i = 1$ to n

$j = i$

 while $j > 0$ and $A[j] < A[j-1]$

 SWAP($A, j, j-1$)

$j = j - 1$

Nel caso ottimo (array già ordinato) il ciclo while non viene eseguito, quindi $T(n) = \Theta(n)$.
Si può dimostrare che questo accade anche quando l'array è ordinato tranne k elementi, con $k = \Theta(1)$.

Nel caso pessimo (array ordinato al contrario) il costo è uguale al Selection Sort = $\Theta(n^2)$.

Nel caso medio assumiamo che il ciclo while faccia $\frac{(i-1)}{2}$ cicli, quindi

$$T(n) = \sum_{i=2}^n \frac{i-1}{2} = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{1}{2} \frac{n(n-1)}{2} = \Theta(n^2)$$

• Merge Sort

Algorithm divide-et-impera:

- Divide: divide l'array in due metà
- Conquer: chiama merge sort ricorsivamente per ordinare le due metà
- Combine: ricomincia le due metà ordinate inserendo da sx a dx l'elemento minore fra i due array

```
function MergeSort (A[1..n], l, r)
```

```
  if l ≥ r then  
    return
```

```
  else
```

```
    q = ⌊(l+r)/2⌋
```

```
    MergeSort (A, l, q)
```

```
    MergeSort (A, q+1, r)
```

```
    merge (A, l, q, r)
```

```
function merge (A[1..n], l, q, r)
```

```
  LET B [1..r-l+1] BE A NEW ARRAY
```

```
  i = l
```

```
  j = q+1
```

```
  k = 1
```

```
  While i ≤ q and j ≤ r
```

```
    if A[i] ≤ A[j] then
```

```
      B[k] = A[i]
```

} Finché si suota uno degli array, si confronta il valore degli elem.

```

        i++
    else
        B[K] = A[j]
        j++
        K++
    while i ≤ q
        B[K] = A[i]
        i++
        K++
    while j ≤ z
        B[K] = A[j]
        j++
        K++
    for K = 1 to z-l+1
        A[l+K-1] = B[K]

```

minimi dei due array
e il minore si inserisce
in B

Svuota il resto
dell'array non
vuoto (non sappiamo
qual'è quindi proviamo
entrambi)

incolla B[1..z-l+1] in
A[1..z]

Analizziamo prima il merge. I cicli while combinati fanno $z-l+1 = n$ cicli e l'ultimo for fa n cicli, quindi $T(n) = \Theta(n)$.

Il merge sort è definito dalle seguenti eq. di ricorrenza:

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n \leq 1 \\ 2T(n/2) + f(n) & n > 1 \end{cases}$$

Dove $f(n) = \Theta(n)$ è il costo di merge. Quindi
 $T(n) = (n \log n)$

• Quick Sort

Algoritmo divide-et-impera:

- Divide:

scelto un valore qualunque dell'array,
si separano tutti i valori minori o uguali
e quelli maggiori

- Conquer:

i due array vengono ordinati ricorsivamente

- Combine:

l'array ordinato minore viene messo prima
del primo e l'array maggiore dopo

```
function QuickSort( $A[1..n]$ ,  $l$ ,  $r$ )
```

```
  if  $r \leq l$  then  
    return
```

```
  else
```

```
     $q = \text{DIVIDE}(A, l, r)$ 
```

```
    QuickSort( $A, l, q$ )
```

```
    QuickSort( $A, q+1, r$ )
```

```
function DIVIDE( $A[1..n]$ ,  $l$ ,  $r$ )  $\rightarrow$  Intero
```

```
   $p = A[r]$   $\rightarrow$  scegliamo come primo e ultimo  
   $i = l - 1$  elemento
```

```
  for  $j = l$  to  $r - 1$ 
```

```
    if  $A[j] \leq p$ 
```

```
       $i = i + 1$ 
```

```
      SWAP( $A, i, j$ )
```

```
  SWAP( $A, i + 1, r$ )
```

```
  return  $i + 1$ 
```

Caso pessimo: divisione sbilanciata (uno dei due array vuoto, e' altro $n-1$)

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n \leq 1 \\ 1 + T(n-1) + f(n) & n > 1 \end{cases}$$

Dove $f(n)$ è il costo di `DIVIDE` = $\Theta(n)$

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n-1) + 1 + n = \\ &= T(n-2) + 2 + (n-1) + n = \\ &\vdots \\ &= T(n-i) + i + \sum_{k=0}^{i-1} n-k \end{aligned}$$

La ricorsione termina per $n-i=1$ quindi per $i=n-1$, quindi la ricorsione nel caso pessimo è:

$$T(n) = n + \sum_{k=0}^{n-2} n-k = \Theta(n^2)$$

Nel caso ottimo come mergesort $\Theta(n \log n)$
(anche nel caso medio)

• Counting Sort

Se sappiamo il valore massimo possibile di una chiave, **contiamo** quante volte appaiono tutti i valori nell'array e li reimpiantiamo nell'array dal valore min al max con la giusta freq.

function CountingSort($A[1..n]$)

$a = \text{MIN}(A)$, $b = \text{MAX}(A)$, $K = b - a + 1$

LET $B[1..K]$ BE A NEW ARRAY

```

for i = 1 to k
    B[i] = 0
for i = 1 to n
    B[A[i] - a + 1] ++
j = 1
for i = 1 to k
    for B[i] times do
        A[j] = i + a - 1
        j ++

```

Sia $m = b - a + 1$ la cardinalità dell'insieme minore che contiene tutte le chiavi di A.

Il costo comp. è $\Theta(n + m)$, quindi se:

- $m = O(n)$, allora è $\Theta(n)$

- $m = \Theta(n \log n)$, allora è uguale ai divide-et-impera $\Theta(n \log n)$

• Radix Sort

Dato chiavi composte da cifre o caratteri, ordina queste prima per la cifra meno significativa poi penultima e così via (con un ordinamento stabile)

Dizionari

| | Search | Insert | Delete |
|-----|-----------------------------------|-----------------------------------|-----------------------------------|
| BST | $\Theta(n)$ $\Theta(n)$ | $\Theta(n)$ $\Theta(n)$ | $\Theta(n)$ $\Theta(n)$ |
| AVL | $\Theta(\log n)$ $\Theta(\log n)$ | $\Theta(\log n)$ $\Theta(\log n)$ | $\Theta(\log n)$ $\Theta(\log n)$ |

Hash $O(n)$ $O(1)$ - - -

CODE CON PRIORITÁ

- Binary Min/Max Heap (n = size della coda)

• insert = $O(\log n)$

• delete = $O(\log n)$

• find Min = $O(1)$

• increase/decrease key = $O(\log n)$

UNION FIND

• makeSet = $O(1)$

• union = $\begin{matrix} \nearrow \text{QUR } O(1) \\ \rightarrow \text{QFP } O(\log n) \end{matrix}$

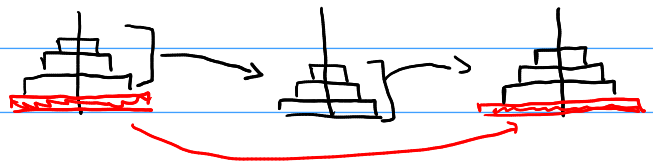
• find = $\begin{matrix} \nearrow \text{QUR } O(\log n) \\ \rightarrow \text{QFP } O(1) \end{matrix}$

TECNICHE ALGO

• Divide-et-impera

Binary Search, Merge Sort, Quick Sort

- Torri di Hanoi



Consideriamo l'ultimo "cerchio" e tutti quelli sopra.
Per risolvere il probl. dobbiamo:

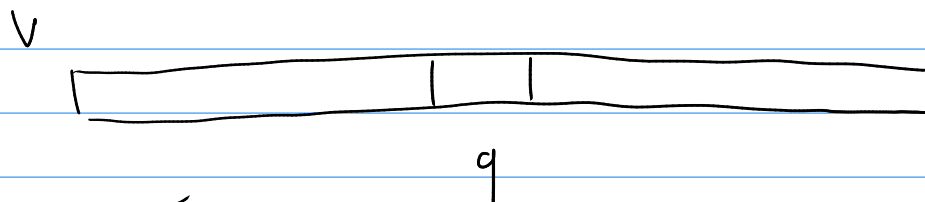
- spostare i cerchi sopra su un polo
- spostare l'ultimo su un'altro polo
- spostare gli altri cerchi sopra lo stesso polo

Notiamo che il passo 2 è banale mentre i passi 1 e 3 possono essere risolti chiamando ricorsivamente l'algoritmo

- Moltiplicazione

Il classico algoritmo è $\Theta(n^2)$. Possiamo dividere i due numeri in due parti da $n/2$ cifre da cui possiamo ricavare una formula che contiene 3 prodotti fra numeri con $n/2$ cifre, che ha costo $\Theta(n^3)$ per risolvere ricorsivamente.

- Sottovettore non-vuoto di valore massimo



3 possibilità:

- il sottovettore max è tutto nell'array di sx
- " " " di dx
- il sottovettore contiene $V[i]$

Quindi $V_2 \text{ Max} = \text{MAX} (V_2 \text{ Max}(Sx), V_2 \text{ Max}(Dx))$ o

$$S_a + S_b + 1$$

↙ ↘

Valore massimo di tutt. i sottoarray (anche vuoti) partendo da q

• GRIDDY

- Resto (quando è sempre possibile!)

Scelgo sempre la moneta con più valore possibile.

- Scheduling

Scelgo sempre il lavoro che ci mette di meno a finire per ottimizzare il tempo medio di attesa.

- Compressione di Huffman

Inserisco prima i caratteri meno frequent. nell'albero binario (che quindi hanno codifiche più lunghe) in modo da ottimizzare la dim. del file.

• Prog. Dinamica

- Sottovett. massimo

Definiamo $P[i]$ il valore del sottovett. massimo che finisce con $A[i]$. Quindi conoscendo $P[i]$, so che $P[i+1]$ è il massimo fra $P[i]$ e $A[i+1]$.

Il sottoproblema banale è $P[1]$ che è $A[1]$. La soluzione del problema è il massimo fra tutti i valori di P .

- Problema dello zaino

Abbiamo un array di oggetti A (che hanno un peso e un valore) e un peso massimo K .

Possiamo creare dei sottoproblemi variando il peso massimo e gli oggetti disponibili \rightarrow

$P[i, j]$, dove i è l'indice massimo degli oggetti che possiamo usare e j è il peso totale.

$P[i, j] = \max(P[i-1, j], P[i-1, j-A[i]])$, quindi conoscendo $P[a, b] \forall a < i, b \leq j$ posso trovare $P[i, j]$. I sottoproblemi banali sono quando $j=0$ o $i=0$, dove $P[0, j] = P[i, 0] = 0$

- Seam Carving

Abbiamo una matrice e vogliamo trovare il percorso dalla prima all'ultima riga con costo minore. Consideriamo il sottoproblema $P[0, j]$ come

il costo minimo di un percorso che finisce in $A[i,j]$. Per definizione di percorso, $P[i,j] = \min(P[i-1,j-1], P[i-1,j], P[i-1,j+1]) + A[i,j]$.
 — se esistono /

↳ sottoproblemi banali: sono quando $i=1$, in quel caso $P[1,j] = A[1,j]$. La soluzione al problema è il valore minimo di $P[n,j]$.

- Distanza di Levenshtein

Dati due stringhe qual'è il numero di "edit" minore per trasformare il primo nel secondo?

Definisco il sottoproblema $P[i,j]$ che trasforma i primi i caratteri del primo nei primi j caratteri del secondo. $P[i,j] = \min(P[i-1,j]+1, P[i,j-1]+1, P[i-1,j-1]+1)$
 ↓
 solo se $A[i] \neq B[j]$

↳ sottoproblemi banali sono:

$$- i=0 \quad P[0,j] = j$$

$$- j=0 \quad P[i,0] = i$$

I GRAFI

| | MATRIX | ADJ. LIST |
|--------------|----------|-----------------------------|
| grado | $O(n)$ | $O(\sum v)$ |
| areAdjacent | $O(1)$ | $O(\min(\sum(x), \sum(y)))$ |
| addVertex | $O(n^2)$ | $O(1)$ |
| addEdge | $O(1)$ | $O(1)$ |
| removeVertex | $O(n^2)$ | $O(m)$ |
| removeEdge | $O(1)$ | $O(\sum(x) + \sum(y))$ |

VISITE

- BFS

Visita in ampiezza, si visitano i nodi in ordine di quando vengono scoperti. Più ci si allontana dalla sorgente

function BFS(Grafo G, Vertice S) → Albero
 for each $v \in G$ do $v.visited = \text{false}; v.parent = \text{nil}$
 $T := S$

LET Q BE A NEW QUEUE

$Q.enqueue(S)$

$S.dist = 0; S.visited = \text{true}$
 while $Q.size \neq 0$

$v = Q.dequeue()$ N

n^2 o m for each u adjacent to v do

if not $u.visited$

$u.visited = \text{true}; u.dist = v.dist + 1$

m

$Q.enqueue(u)$

$T := T \cup u$

$u.parent = v$

```

    end if
  end for
end while

return T

```

Dato che ogni nodo entra nella coda una sola volta, il ciclo while viene eseguito n volte.

Quindi il ciclo for viene eseguito su ogni nodo, e la complessità totale è la somma dei gradi uscenti di tutti i nodi, che è al massimo $2m = \Theta(m)$ PIÙ n -volte la complessità di trovare tutti i nodi incidenti da un altro nodo, che in una matrice è $\Theta(n^2)$ mentre in una ADJ. LIST è $\Theta(\sum_{v \in V} \deg(v))$, quindi abbiamo $\Theta(n^2)$ o $\Theta(n+m)$.

Ci può dare il percorso più breve fra 2 nodi.

- DFS

Visita in profondità, visita tutti i nodi del grafo (anche se non è connesso) e restituisce un insieme di alberi DFS. Tiene traccia del tempo di "apertura" e di "chiusura" di ogni nodo

global time := 0

function DFS (Grafo G) \rightarrow Forest T

LET F BE A SET OF TREES

for each $v \in G$ do ($v.status = unexplored$;

for each $v \in G$ do ($v.parent = nil$

if $v.status = unexplored$ then

return $F.add(DFS-visit(G, v))$

```

function DFS-visit (Grafo G, Vertice v) → Albero
  LET T BE A NEW TREE; T := v
  V.dtime = ++time; v.status = open
  for each u adjacent to v do
    if v.status = unexplored then
      T := T ∪ DFS-visit(G, u)
      u.parent = v
  V.cctime = time; v.status = closed
  return T

```

Complessità "uguale" a BFS. Lo possiamo usare per identificare DAG e ordinare i nodi in modo topologico e per individuare componenti connesse (e fortemente connesse)

MST

Ci dà l'albero contenente tutti i vertici di un grafo con la minore somma di tutti i pesi degli archi.

- Kruskal

Algoritmo greedy, usa un algo sorting e una struttura UF per evitare di connettere due componenti già connesse, che creerebbero un ciclo

function Kruskal(Grafo G) \rightarrow Albero

LET T BE A NEW TREE

LET UF BE A NEW UNION-FIND

for $i = 1$ to $V.size$ n

UF.makeSet(i)

SORT(E) BY WEIGHT (NON DECREASING) $m \log m$

for each $e \in E$ do

$uS := UF.find(e.source)$
 $vS := UF.find(e.dest)$ $\left. \vphantom{\begin{matrix} uS := UF.find(e.source) \\ vS := UF.find(e.dest) \end{matrix}} \right\} m$

if $uS \neq vS$ then

UF.union(uS, vS) $(n-1) \log n$

$T := T \cup \{e\}$ // adding orco all' albero

return T

$$O(n + m \log n + m + (n-1) \log n) = O(m \log n)$$

— Prim

Scelto un nodo radice viene usata una coda con priorità per avere il prossimo orco a peso più basso che collega un nodo nell'orco con un altro nodo che non appartiene

CAMMINI MINIMI

• SSP

Restituiscono tutti i cammini minimi partendo da una sorgente e arrivando a tutti i nodi raggi.

- Bellman - Ford DP?

Uso delle prop. delle distanze minime per "rilassare" ad ogni iterazione una delle distanze per eccesso inizializzate a $+\infty$. Il ciclo viene ripetuto $n-1$ volte, finché tutte le distanze sono corrette.

Condizione di Bellman:

Il arco (u, v) e il vertice s :

$$d_{sv} \leq d_{su} + w(u, v)$$

Quindi possiamo iterare su ogni arco (u, v) e dire che se $d_{su} + w(u, v) < D_{sv}$, allora $D_{sv} = d_{su} + w(u, v)$ è un' approssimazione migliore. Siamo sicuri che se lo eseguiamo su ogni arco, uno dei rilassamenti sarà il primo passo di rilassamento "corretto". Ripetiamo questo $n-1$ volte (per ogni vertice di dest. possibile da un cammino di s) e sapranno tutti i valori D_{sv} essere corretti.

```

                                int s                                double
function BellFord (Grafo  $G = (V, E, w)$ )  $\rightarrow [1..n]$ 
    int n = G.numModi()
    double D [1..n]
    int pred [1..n]
    for i = 1 to n
        D[i] = + $\infty$ 
        pred[i] = -1
    for i = 1 to n - 1
        for each (u, v)  $\in E$  do
            if D[v] > D[u] + w(u, v) then
                D[v] = D[u] + w(u, v)
                pred[v] = u
    // controllo neg.
    for each (u, v)  $\in E$  do
        if D[v] > D[u] + w(u, v) then
            print "cicli neg!"; return nil
    return D

```

$\Theta(nm) \rightarrow$ Pentoso, però funziona anche per archi negativi!

- Dijkstra

Algoritmo greedy, funziona solo con archi positivi. Partendo con $T = s$ (radice), \forall arco (u, v) dove $u \in T$ e $v \notin T$ si sceglie l'arco (u, v) che minimizza $d_s + w(u, v)$.

```

double[] function Dijkstra (Grapho  $G=(V,E,w)$ , int s)
    int n := G.numNodes()
    double D[1..n]
    int pred[1..n]
    for i = 1 to n
        D[i] = +∞; pred[i] = -1       $O(n)$ 
    D[s] = 0
    LET Q BE A NEW MIN PRIORITY QUEUE
    Q.enqueue(s, D[s])
    while not Q.isEmpty()
        u := Q.dequeue()           $O(n \log n)$ 
        for each v adj to u do
            if D[v] = +∞ then
                D[v] = D[u] + w(u,v)
                Q.enqueue(v, D[v])
                pred[v] = u           $O(m \log n)$ 
            else if D[v] > D[u] + w(u,v) then
                D[v] = D[u] + w(u,v)
                Q.decreaseKey(v, D[v])
                pred[v] = u
    return D

```

$O(n \log n)$ ma non funziona con
archi negativi

- All pairs SP

• Floyd - Warshall