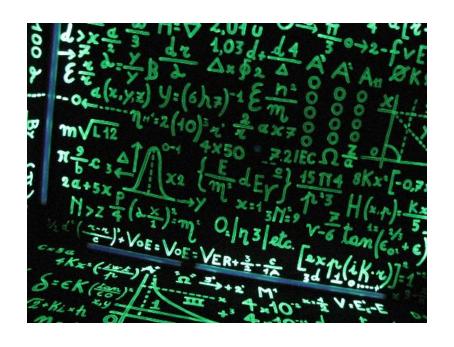
### **Dall'Algoritmo al Codice**



#### **Il Pensiero Computazionale**

Percorso Formativo per i Docenti della Scuola Secondaria di II Grado

**Lezione 1 - Parte 2 (per coder "esperti")** 

Stefano Forti, Davide Neri e Luca Rinaldi

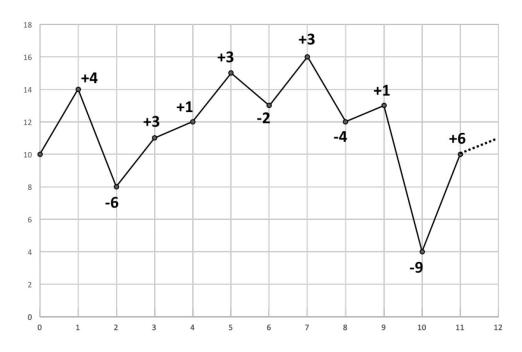
# Algoritmi (e Python)

Risolveremo tre problemi con Python:

- 1. Un Problema Finanziario
- 2. Multi-Key Quick Sort
- 3. Il Problema della Partizione

#### **Un Problema Finanziario**

Andamento delle quotazioni di una particolare società S. (asse x = giorni di un anno, asse y = quotazione di un'azione)



**Obiettivo**: determinare l'istante di acquisto *a* e quello di vendita *v* al fine di garantire che la differenza di quotazione tra la vendita e l'acquisto sia *massima*.

### Sotto Sequenza Massima

Data una lista D di n interi (positivi e negativi), come si può stabilire la sottolista di somma massima, ovvero trovare due indici, a e b, tali da ottenere il massimo  $\max_{a,b}\{\sum_{i=a}^b D[i]\}.$ 

Esistono almeno tre soluzioni rispettivamente di complessità cubica  $O(n^3)$ , quadratica  $O(n^2)$  e lineare O(n).

🤓 Scrivere lo pseudocodice di almeno due soluzioni e implementare la più efficiente.

# Algoritmo Cubico (Pseudocodice)

Si provano tutti i possibili intervalli  $\left[i,j\right]$  e si memorizza la soluzione migliore trovata ogni volta.

```
programma CUBICO (D)
// Il vettore D[1:n] consiste di n numeri positivi e negativi
     MaxSomma \leftarrow -\infty; a \leftarrow 1; v \leftarrow 0;
     for i = 1 to n
        for j = i to n
            Tmp \leftarrow 0; // Tmp è un valore temporaneo
            for k = i to j
5.
                 Tmp \leftarrow Tmp + D[k];
6.
            if Tmp > MaxSomma
                 MaxSomma \leftarrow Tmp; a \leftarrow i; v \leftarrow j;
8.
     print "Il guadagno massimo è" MaxSomma;
9.
     print "Esso si realizza nell'intervallo di giorni" [a, v];
```

# **Algoritmo Cubico (Codice)**

```
def cubico(d):
    n = len(d)
                                     # n indica il numero di elementi di d
    max_somma = -float('inf')
    a = 1
   \vee = 0
    for i in range(1, n):
        for j in range(i, n):
            tmp = 0 # tmp e' un valore temporaneo
            for k in range(i, j + 1): # sommiamo gli elementi in d[i,j]
                tmp = tmp + d[k]
            if tmp > max_somma:
                max\_somma = tmp
                a = i
                V = i
    print ("Il guadagno massimo e' {}".format(max_somma))
    print ("Esso si realizza nell'intervallo di giorni [{},{}]".format(a, v))
    print ("Porzione di d avente somma massima {}".format(d[a:v+1]))
```

# Algoritmo Quadratico (Pseudocodice)

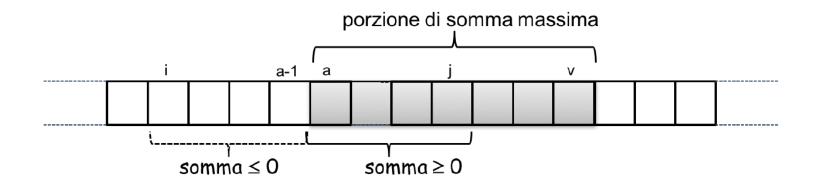
Si provano tutti i possibili intervalli in  $\left[1,n\right]$  mediante il calcolo incrementale della somma di ogni porzione di vettore esaminata, memorizzando la soluzione migliore trovata.

```
\mathbf{programma} QUADRATICO (D)
// Il vettore D[1:n] consiste di n numeri positivi e negativi
     MaxSomma \leftarrow -\infty; a \leftarrow 1; v \leftarrow 0;
     for i = 1 to n
3.
   Tmp \leftarrow 0;
   for j = i to n
   Tmp \leftarrow Tmp + D[j];
5.
            if Tmp > MaxSomma
6.
                 MaxSomma \leftarrow Tmp; \ a \leftarrow i-1; \ v \leftarrow j;
7.
     print "Il guadagno massimo è" MaxSomma;
8.
     print "Esso si realizza nell'intervallo di giorni" [a, v];
9.
```

## **Algoritmo Quadratico (Codice)**

```
def quadratico(d):
                                     # n indica il numero di elementi di d
    n = len(d)
    max somma = -float('inf')
    a = 1
    \vee = 0
    for i in range(1, n):
        tmp = 0
                                      # tmp e' un valore temporaneo
        for j in range(i, n):
            tmp = tmp + d[i]
            if tmp > max_somma:
                max_somma = tmp
                a = i
                V = i
    print ("Il guadagno massimo e' {}".format(max_somma))
    print ("Esso si realizza nell'intervallo di giorni [{},{}]".format(a, v))
    print ("Porzione di d avente somma massima {}".format(d[a:v+1]))
```

## **Algoritmo Lineare (Idea)**



**Proprietà 1 -** Ogni porzione che termina immediatamente prima della porzione di somma massima, e quindi avente la forma D[i:a-1], ha somma negativa.

**Proprietà 2 -** Ogni porzione che inizia ove inizia la porzione di somma massima ed è inclusa in essa, e quindi avente la forma D[a:j], ha somma positiva.

# **Algoritmo Lineare (Pseudocodice)**

Si provano n intervalli in [1,n], memorizzando la soluzione migliore trovata ogni volta.

```
\mathbf{programma} LINEARE (D)
// Il vettore D consiste di n numeri positivi e negativi
     MaxSomma \leftarrow -\infty; v \leftarrow 0; Tmp \leftarrow 0;
2. a \leftarrow 1; atmp \leftarrow 1;
    for i = 1 to n
   Tmp \leftarrow Tmp + D[i];
        if Tmp > MaxSomma
5.
              MaxSomma \leftarrow Tmp; v \leftarrow i; a \leftarrow atmp;
6.
         if Tmp < 0
8.
              Tmp \leftarrow 0; atmp \leftarrow i+1;
9.
      print "Il guadagno massimo è" MaxSomma;
     print "Esso si realizza nell'intervallo di giorni" [a, v];
```

# **Algoritmo Lineare (Codice)**

```
def lineare(d):
    n = len(d) # n indica il numero di elementi di d
    max_somma = -float('inf')
    a = 1
   V = ⊙
    atmp = a # atmp e' un indice temporaneo
    tmp = 0 # tmp e' un valore temporaneo
    for i in range(1, n):
        tmp = tmp + d[i]
        if tmp > max_somma:
           max_somma = tmp
            a = atmp
           v = i
        if tmp < 0:
           tmp = 0
            atmp = i + 1
    print ("Il guadagno massimo e' {}".format(max_somma))
    print ("Esso si realizza nell'intervallo di giorni [{},{}]".format(a, v))
    print ("Porzione di d avente somma massima {}".format(d[a:v+1]))
```

### Prendere il tempo!

In Python possiamo cronometrare la durata di esecuzione di un programma. Basta importare la libreria time e usare la funzione time.time() come nell'esempio qui sotto:

```
import time
import random

giorni = 5000
d = [random.randrange(-10,10) for num in range(giorni)]

start = time.time()
cubico(d)
stop = time.time()
print('Cubico ', stop-start, "secondi.")
```

Confrontare il tempo di esecuzione dei tre algoritmi che risolvono il problema precedente.

#### Risultati

Risultati dei tempi di esecuzione con d = 5000 sulla "nostra" macchina:

```
Cubico 16.844367742538452 secondi.
Quadratico 0.07895207405090332 secondi.
Lineare 0.0009975433349609375 secondi.
```

# Multi-key QuickSort (Idea e Complessità)

Come si ordina una collezione S di n parole di lunghezza L?

L'algoritmo è simile al QuickSort.

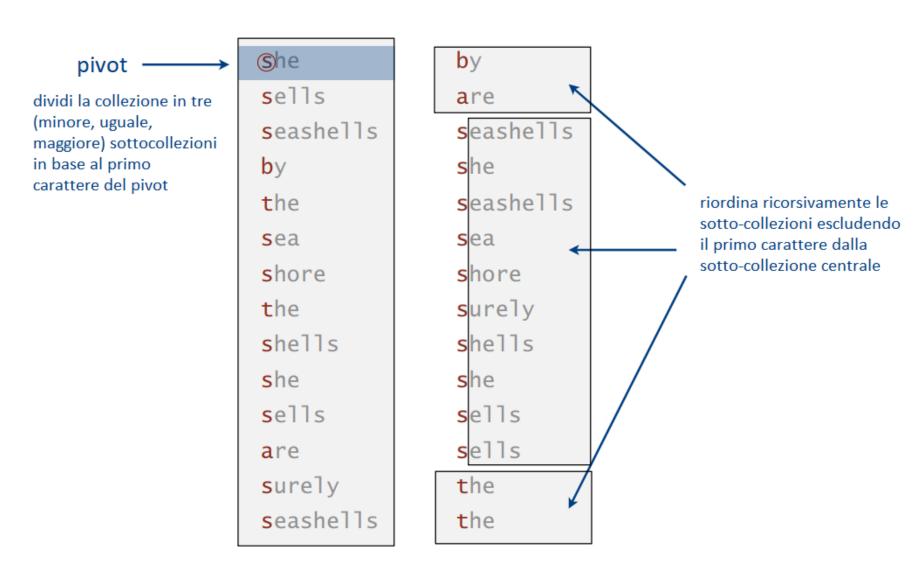
L'idea di base segue due passi che si applicano a  $\langle S,r 
angle$ :

- 1. Sceglie una stringa p (pivot) tra quelle da ordinare e divide la collezione S in tre sotto-collezioni, una  $S_<$  con le stringhe s tali che s[r] < p[r], una  $S_=$  con le stringhe s tali che s[r] = p[r], la terza  $S_>$  con le stringhe s tali che s[r] > p[r].
- 2. Ripete (1) su  $\langle S_<,r
  angle$ ,  $\langle S_=,r+1
  angle$  e  $\langle S_>,r
  angle$ .

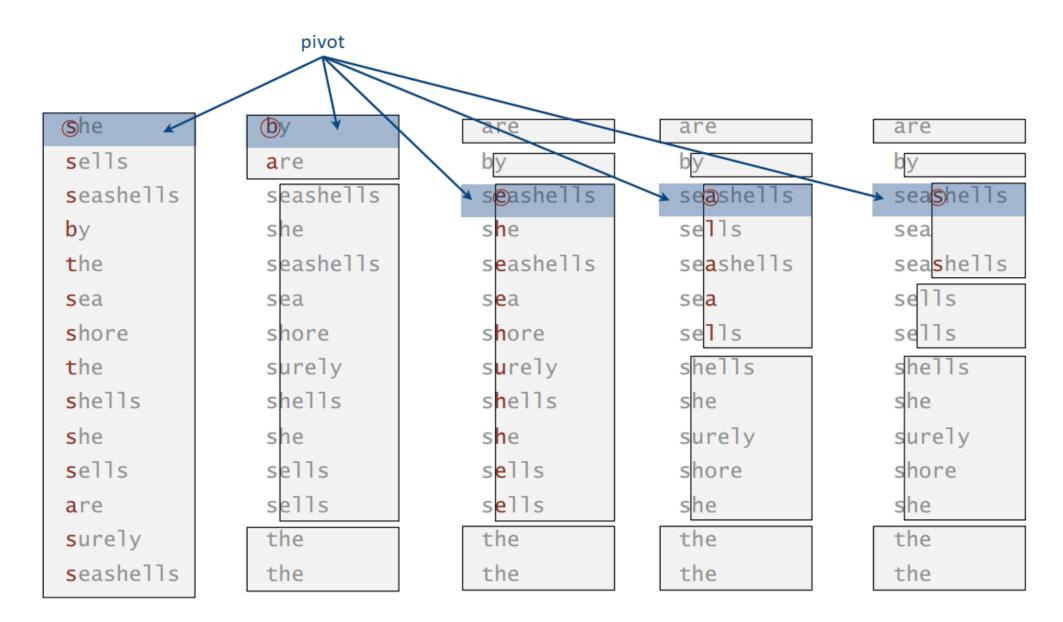
La complessità in tempo è  $O(D+n\lg n)$  dove D è la lunghezza del prefisso distintivo di S (ovvero, quello che distingue una stringa da tutte le altre).

# Multi-key QuickSort (Demo)

Inizialmente r=0.



# Multi-key QuickSort (Demo)



### Multi-key QuickSort (Codice)

```
def multikeyQS(S,k):
    if (len(S) <= 1):
        return S
    pivot_pos = random.randint(0, len(S)-1)
    pivot_char = S[pivot_pos][k]
    S1 = []
    S2 = []
    S3 = []
    for s in S:
        if (s[k] < pivot_char):</pre>
            S1.append(s)
        elif (s[k] == pivot_char):
                 S2.append(s)
        else:
            S3.append(s)
    L1 = multikeyQS(S1, k)
    L2 = multikeyQS(S2, k+1)
    L3 = multikeyQS(S3, k)
    return | 1+| 2+| 3
```

### Multi-key QuickSort (Codice)

```
B = []
with open("280000_parole_italiane.txt","r") as file:
    for parola in file.readlines():
        parola = parola.replace('\n', ' ')
        B.append(parola)

start = time.time()
B_sorted = multikeyQS(B,0)
stop = time.time()

print('MQSort',stop-start)
```

#### Multi-Key QuickSort In-Place ( Molto Avanzato!)

```
def multikeyQS2(a, lo, hi, r):
   if hi <= lo:</pre>
     return
  lt = lo
  gt = hi
  v = a[lo][r]
  i = lo + 1
  while i <= gt:</pre>
      t = a[i][r]
     if t < v:
         swap(a, lt, i)
        lt += 1
         i += 1
      elif t > v:
         swap(a, i, gt)
         qt -= 1
      else:
         i+=1
   multikeyQS2(a, lo, lt-1, r)
   if ord(v) >= 0:
      multikeyQS2(a, lt, gt, r+1)
   multikeyQS2(a, gt+1, hi, r)
```

#### Il Problema della Partizione

Se abbiamo a disposizione due dischi rigidi da s byte ciascuno e vogliamo usarli per memorizzare n file che occupano 2s byte in totale, è possibile dividere i file in due partizioni ciascuna di s byte?

#### Formalmente:

Dato un insieme di interi  $A=\{a_0,\cdots,a_{n-1}\}$  tali che  $\sum_{i=0}^{n-1}a_i=2s$ , vogliamo verificare se esiste  $A'\subseteq A$  tale che  $\sum_{a_i\in A'}a_i=s$ .

#### Il Problema della Partizione

Una semplice soluzione, ma inefficiente, consiste nel generare tutti i possibili sottoinsiemi di A. Essa impiega un tempo proporzionale a  $O(2^n)$ , quindi è esponenziale nella dimensione dell'input.

Una soluzione più "furba" prova a risolvere una serie di sottoproblemi per arrivare alla soluzione del problema originale e sfrutta la cosiddetta **programmazione dinamica**.

Determiniamo il booleano T(i,j), per  $0\leqslant i\leqslant n$  e  $0\leqslant j\leqslant s$ , che è True se e solo se esiste un sottoinsieme di  $A_{i-1}=\{a_0,\cdots,a_{i-1}\}$  con somma pari a j.

La soluzione del problema originale si troverà in T(n,s).

# Partizione (Idea e Complessità)

Banalmente: T(0,0) = True e T(0,j) = False per j != 0.

Nel caso generale:

- T(i,j) = True se i = 0 e j = 0
- T(i,j) = True se i > 0 e T(i-1,j) = True (la parte di somma j non contiene  $a_{i-1}$ )
- T(i,j) = True se i > 0 , j >= a[i-1] e T(i-1, j-a[i-1]) = True (contiene  $a_{i-1}$ )
- T(i,j) = False altrimenti.

Il risultato è una tabella T(i,j) che si riempie con una complessità in tempo pari a O(ns) (dovendo infatti risolvere (n+1) imes (s+1) sotto-problemi).

### **Partizione (Codice)**

```
def partizione(a):
    if (sum(a) % 2) != 0:
        return False
    n = len(a)
    s = sum(a)/2
    parti = []
    for i in range(n+1):
        parti.append([])
        for j in range(s+1):
            parti[i].append(False)
    parti[0][0] = True
    for i in range(1, n+1):
        for j in range(s+1):
            if parti[i-1][j]:
                parti[i][j] = True
            if j >= a[i-1] and parti[i-1][j-a[i-1]]:
                parti[i][j] = True
    return parti[n][s]
```

### Pseudopolinomialità di Partizione

L'algoritmo proposto per il problema della partizione ha un costo O(ns). Tale costo in tempo è **polinomiale** in n e s ma non lo è necessariamente nella dimensione dei dati in ingresso.

Infatti, ciascuno degli n interi da partizionare richiede  $k=O(\lg s)$  bit di rappresentazione.

Quindi la dimensione dei dati è O(nk) e il costo dell'algoritmo  $O(ns)=O(n2^k)$  che rimane polinomiale solo se si usano interi piccoli rispetto a n (es.,  $s=O(n^c)$  con c costante fissata).

Questa *anomalia* è dovuta al fatto che, per valori numerici sufficientemente grandi, il problema della partizione è NP-completo.

#### **Esercizio**

1. Il problema dello zaino Un ladro si introduce in un museo in cui sono esposti gli elementi dell'insieme  $A=\{a_0,\cdots,a_{n-1}\}$  ciascuni associati a un valore(a) e un peso(a) interi positivi. Lo zaino del ladro ha una capacità massima cap . Come può il ladro usare il paradigma della programmazione dinamica per determinare un sottoinsieme  $A'\subseteq A$  tale che il peso totale di A' sia minore di cap e tale per cui  $\sum_{a\in A'} valore(a)$  sia il massimo possibile?