

lezione07

October 16, 2023

1 Fondamenti di Programmazione

Andrea Sterbini

lezione 7 - 16 ottobre 2023

2 RECAP: COME analizzare un problema?

- cerchiamo di capire come lo faremmo su carta
 - descrivendo gli **input ed output**
 - eventuali **controlli da fare sui dati**
 - possibili **errori da generare**
 - possibili **effetti collaterali**
 - possibili **scelte non indicate**
- lo dividiamo in **problemi più piccoli**
 - ripetendo il metodo di analisi
- **continuando a frammentarlo** finchè
 - la sua **descrizione è così semplice**
 - da poter essere **implementato**
- mano a mano **testiamo le sottofunzioni** realizzate
 - **semplificando enormemente il debug**

2.1 RECAP: k massimi di N numeri

Se **tengo tutti i dati in memoria** - versione modifica distruttiva (tempo $O(N * k)$) - versione copia e modifica (tempo $O(N * k)$) - versione ordinamento e estrazione (tempo $O(N * \log(N))$)

3 Qualche micro nozione di complessità temporale dei programmi

$O(f(n))$: nel caso peggiore il tempo impiegato è “*simile*” alla funzione $f(n)$ (con n che è la dimensione dei dati in input)

ovvero “si comporta” o “cresce” come la funzione $f(n)$

Dal più veloce al più lento: - $O(1)$: tempo costante (non dipende dall’input) - $O(\log(N))$: tempo logaritmico rispetto all’input (per ogni raddoppio di N il tempo aumenta di 1) - $O(N)$: tempo proporzionale all’input (se N raddoppia il tempo raddoppia) - $O(N * \log(N))$: tempo proporzionale all’input * il suo logaritmo (p.es. sort, se $N1000$ il tempo aumenta di 10_000) - $O(N^2)$: tempo

quadratico (se N raddoppia il tempo) - $O(2^N)$: tempo esponenziale (se N aumenta di 1, il tempo raddoppia)

logaritmo = numero di cifre binarie

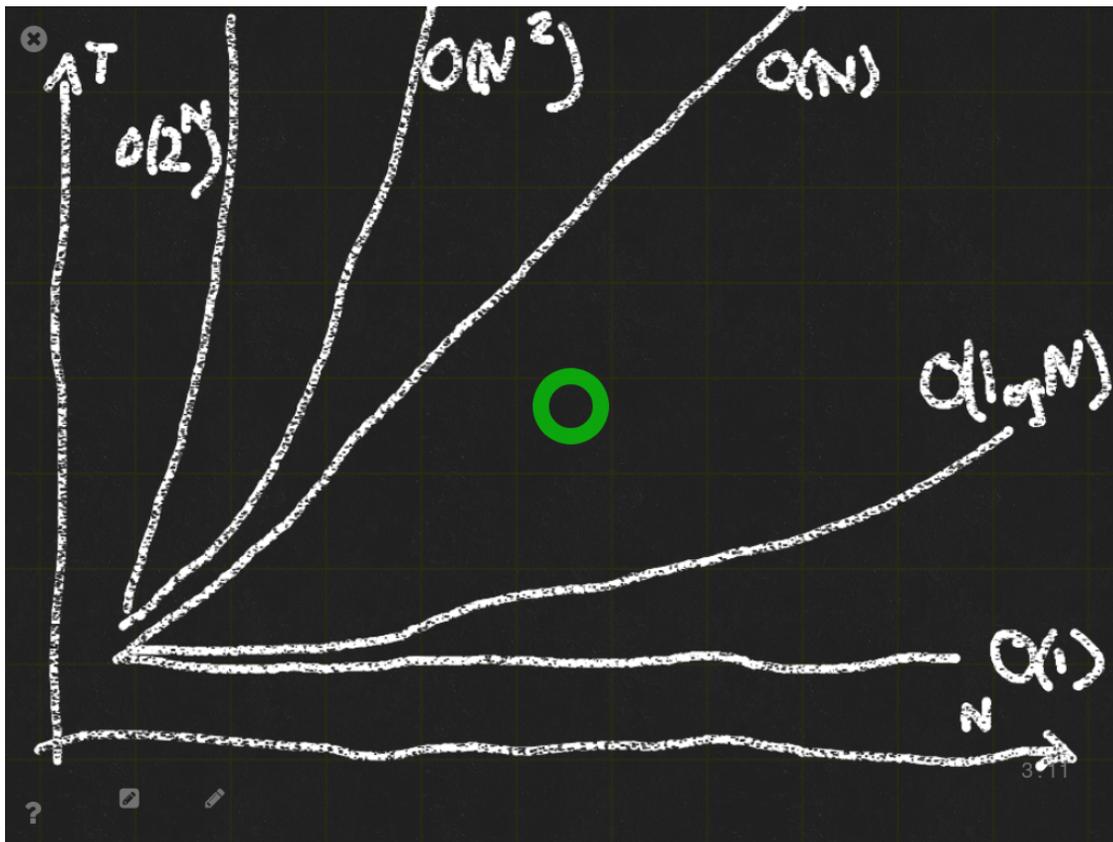
3.1 Come si comportano somme e prodotti degli ordini di grandezza

Visto che stiamo cercando il caso peggiore:

Se N è la dimensione dell'input da elaborare:

la formula	diventa	perchè
costante * $O(F(N))$	$O(F(N))$	ignoriamo i fattori costanti
$O(F(N)) + O(G(N))$	$O(\max(F(N), G(N)))$	vogliamo il caso peggiore
$O(F(N)) * O(G(N))$	$O(F(N)*G(N))$	si moltiplicano

Esempi: - $O(5 * n) \implies O(n)$ (si ignorano i fattori costanti) - $O(\log(n)) + O(1) \implies O(\log(n))$ (il logaritmo cresce mentre una costante no) - $O(\log(n)) + O(n) \implies O(n)$ (il logaritmo cresce più lentamente di n) - $O(n) * O(n) \implies O(n^2)$ - $O(n) * O(\log(n)) + O(n) \implies O(n * \log(n))$ ($n * \log$ cresce più rapidamente di n)



4 Nuovo vincolo: vogliamo usare poca memoria

Non ci serve ricordare o ordinare **tutti i valori** di L!!!!

Basta ricordare **SOLO k valori** (i migliori finora)

4.0.1 k massimi N numeri estratti a caso

- definisco ed inizializzo una lista vuota per i k valori (tempo costante)
- estraggo/leggo i valori e per ciascuno (N volte)
 - **aggiorno la lista dei k migliori già visti** (tempo ???)
- ritorno la lista dei k valori finale (tempo costante)

4.0.2 Per aggiornare i k valori con un nuovo X

- se la lista di valori ha meno di k elementi
- aggiungo il nuovo valore (tempo costante)
- se X è \leq del minimo dei k valori (tempo $O(k)$)
- lo posso ignorare (sono tutti meglio)
- altrimenti è maggiore del minimo
- tolgo il valore più piccolo (tempo $O(k)$)
- aggiungo il nuovo valore (tempo costante)

```
[8]: import random
# per ottenere i k massimi di tantissimi valori
# estratti a caso
def k_massimi_da_seq_casuale(k, N, seed):
    # settare il generatore al valore iniziale in modo da ripetere la stessa
    ↪sequenza
    random.seed(seed)
    # definisco ed inizializzo una lista vuota
    # per i k valori
    massimi = []
    # genero i valori in input e per ciascuno
    for _ in range(N):
        X = random.randint(-1_000_000,+1_000_000)
        # aggiorno la lista dei k migliori già visti
        aggiorna_k_massimi(massimi, X, k)
    # ritorno la lista dei k valori finale
    return massimi
```

```
[9]: # per assicurarci che k_massimi_da_seq_casuale si comporti bene
# inventiamo un aggiornamento di prova per fare un test di funzionamento
def aggiorna_k_massimi_dummy(massimi, X, k):
    'versione che ricorda gli ultimi k valori letti, anche se non massimi, per
    ↪fare test'
```

```
massimi.append(X)
if len(massimi) > k:
    massimi.pop(0)
```

```
[10]: # Controlliamo che k_massimi_da_seq_casuale funzioni
aggiorna_k_massimi = aggiorna_k_massimi_dummy
# ci aspettiamo gli ultimi 10 valori casuali
print(k_massimi_da_seq_casuale(k=10, N=10_000, seed=0))
# rigeneriamo la stessa sequenza e stampiamo gli ultimi 10
random.seed(0)
sequenza = [ random.randint(-1000000,+1000000) for _ in range(10_000) ]
print(sequenza[-10:])
```

```
[680056, -257049, 253844, 514597, -777285, 122459, -178847, -426915, 317230,
-581442]
```

```
[680056, -257049, 253844, 514597, -777285, 122459, -178847, -426915, 317230,
-581442]
```

```
[11]: # Realizziamo l'aggiornamento come si deve
# per aggiornare la lista dei k valori con un nuovo valore X
def aggiorna_k_massimi(L, X, k):
    # se la lista di valori ha meno di k elementi
    if len(L) < k:
        # aggiungo il nuovo valore
        L.append(X)
        return
    # se X è minore o uguale del minimo dei k valori
    minimo = min(L)
    if X <= minimo:
        # lo posso ignorare
        return
    # altrimenti è maggiore del minimo
    # tolgo il valore più piccolo
    L.remove(minimo)
    # aggiungo il nuovo valore
    L.append(X)
```

```
[12]: # Proviamo a vedere se due implementazioni diverse danno lo stesso risultato
valori = []
random.seed(0)
for _ in range(20):
    valori.append(random.randint(-1000000, +1000000))
valori.sort(reverse=True)
print(valori[:4])

k_massimi_da_seq_casuale(4,20,0)
```

```
[925676, 904450, 869947, 866976]
```

```
[12]: [866976, 925676, 869947, 904450]
```

```
[23]: %timeit k_massimi_da_seq_casuale(3, 1_000_000, 0)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(30, 1_000_000, 0)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(300, 1_000_000, 0)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(3000, 1_000_000, 0)
None
```

```
504 ms ± 8.34 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
736 ms ± 5.02 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
2.83 s ± 18.6 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
23.9 s ± 35.3 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
```

4.1 Nuova idea: tenere la lista di k elementi ordinata

e se tenessi la lista di k valori ordinata???

- trovare il minimo è costante (ultimo elemento)
- eliminare il minimo è costante
- per mantenere la lista ordinata
 - aggiungere l'elemento (tempo costante)
 - riordinare la lista (tempo $O(k * \log(k))$)

```
[13]: # Versione che tiene ordinata la lista di K elementi
def aggiorna_lista_k_massimi_ordinati(Lordinata, X, K):
    # se len(Lordinata) < K
    if len(Lordinata) < K:
        # aggiungo il valore
        Lordinata.append(X)
        # mantengo ordinata la lista (tempo  $O(K * \log(K))$ )
        Lordinata.sort(reverse=True)
        return
    # se X <= minimo
    if Lordinata[-1] >= X:
        # posso ignorarlo, esco
        return
    # altrimenti se X è maggiore del minimo
    # lo aggiungo e tolgo il minimo
    Lordinata[-1] = X
    # mantengo ordinata la lista (tempo  $O(K * \log(K))$ )
    Lordinata.sort(reverse=True)
```

```
[14]: aggiorna_k_massimi = aggiorna_lista_k_massimi_ordinati

# Tempo totale: proporzionale a  $N * K * \log(K)$ 
valori = []
random.seed(0)
for _ in range(20):
    valori.append(random.randint(-1_000_000, +1_000_000))
```

```
valori.sort(reverse=True)
print(valori[:4])

k_massimi_da_seq_casuale(4,20,0)
```

[925676, 904450, 869947, 866976]

[14]: [925676, 904450, 869947, 866976]

```
[15]: %timeit k_massimi_da_seq_casuale(3, 1_000_000, 34)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(30, 1_000_000, 34)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(300, 1_000_000, 34)
%timeit k_massimi_da_seq_casuale(3000, 1_000_000, 34)
None
```

454 ms ± 2.47 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
 459 ms ± 748 µs per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
 468 ms ± 1.26 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)
 648 ms ± 1.71 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)

4.1.1 NOTA: L'aggiornamento della lista ordinata può essere fatto più rapidamente se

- troviamo la posizione dove inserire X con una ricerca binaria (tempo $O(\log(k))$)
- e poi un insert (tempo $O(k)$)

Ovvero tempo $O(k + \log(k)) \implies O(k)$

Prima avevamo $O(k * \log(k))$!!!

Quindi la soluzione potrebbe scendere a - Tempo totale: proporzionale a $N * K$ (se $K \ll N$)

Implementazione della ricerca binaria per chi vuole, a casa

4.1.2 Vediamo che vuol dire $O(k * \log(k) * N)$

k	$\log(k)$	$N \rightarrow$	1	10	100	1_000	10_000
10	3.32		33	330	3_300	33_000	330_000
100	6.64		664	6640	66_400	664_000	6_640_000
1_000	9.97		9_970	99_700	997_000	9_970_000	99_700_000
10_000	13.29		132_900	1_329_000	13_290_000	132_900_000	1_329_000_000

4.1.3 E invece che vuol dire $O(k * N)$

k	N	1	10	100	1_000	10_000
10		10	100	1000	10_000	100_000
100		100	1_000	10_000	100_000	1_000_000
1_000		1_000	10_000	100_000	1_000_000	10_000_000

k	N	1	10	100	1_000	10_000
10_000		10_000	100_000	1_000_000	10_000_000	100_000_000

