7/13/24, 2:08 PM APXI

# Algoritmi di approssimazione

## Supponiamo di dover risolvere un problema di ottimizzazione NP-difficile. Cosa dovrei fare?

Sacrificare una delle tre seguenti caratteristiche:

- 1. Esecuzioni in tempo polinomiale
- 2. Risolvere istanze arbitrarie del problema
- 3. Trovare la soluzione ottima al problema

# Algortimi di $\rho$ -approssimazione

- 1. Esecuzioni in tempo polinomiale
- 2. Risolvere istanze arbitrarie del problema
- 3. Trovare la soluzione con un rapporto di approssimazione P rispetto all'ottimo

## Dimostrare che il valore della soluzione è vicino all'ottimo senza conoscere il valore ottimo.

Un algoritmo di  $\alpha$ -approssimazione per un problema di ottimizzazione è un algoritmo polinomiale che per tutte le istanze del problema produce una soluzione il cui valore è lontana al più un fattore  $\alpha$  dal valore della soluzione ottima di quell'istanza.

#### Minimization

 $\circ \ a \geq 1$ , per ogni soluzione x ritornata,  $cost(x) \leq \alpha OPT(x)$ 

#### Maximization

 $\circ \ a \leq 1$ , per ogni soluzione x ritornata,  $cost(x) \geq \alpha OPT(x)$ 

## **Load Balancing**

#### Input

m macchine identiche;  $n \geq m$  jobs, job j ha un tempo di esecuzione  $t_i$ 

Il lavoro j deve essere eseguito in modo contiguo su una macchina. Una macchina può elaborare al massimo un lavoro alla volta.

Sia S[i] il sottoinsieme dei jobs assegnati alla macchina i. Il **load** della macchina i è  $L[i] = \sum_{j \in S[i]} t_j$ .

Il **makespan** è il massimo load su qualsiasi macchina  $L = max_i L[i]$ 

Assegna ogni job ad una macchina in modo da minimizzare il makespan

[!NOTE] Il load balancing è hard anche se m = 2 macchine PARTITION  $\leq_p$  LOAD BALACING

# **Algoritmo**

Consideriamo n lavori in un ordine fisso.

Assegna il lavoro j alla macchina i il cui carico è finora il più piccolo.

7/13/24, 2:08 PM APXI

```
LIST-SCHEDULING (m, n, t_1, t_2, ..., t_n)

FOR i = 1 TO m

L[i] \leftarrow 0. \leftarrow load on machine i

S[i] \leftarrow \varnothing. \leftarrow jobs assigned to machine i

FOR j = 1 TO n

i \leftarrow argmin_k L[k]. \leftarrow machine i has smallest load

S[i] \leftarrow S[i] \cup \{j\}. \leftarrow assign job j to machine i

L[i] \leftarrow L[i] + t_j. \leftarrow update load of machine <math>i

RETURN S[1], S[2], ..., S[m].
```

Usando coda con priorità che mantenga i carichi  $L[k] \ O(nlogm)$ 

## **Teorema**

L'algoritmo greedy è un 2-approssimazione.

- Prima analisi del caso peggiore di un algoritmo di approssimazione.
- Necessità di confrontare la soluzione risultante con il makespan ottimale  $L^\prime$

Generalmente, per valutare la soluzione approssimata, bisogna confrontarla con un certo valore che è un lowerbound della soluzione ottima.

#### Lemma

Per ogni k : il makespan ottimale  $L' \geq t_k$  .

### dim

La soluzione ottima deve esse maggiore uguale del tempo di processamento di un qualsiasi job k

## Lemma

II makespan ottimo  $L' \geq \frac{1}{m} \sum_k t_k$ 

## dim

Il tempo totale di processamento è  $\sum_k t_k$ 

Una delle m macchine deve fare almeno una frazione  $\frac{1}{m}$  del lavoro totale.

## **Analisi**

## **Teorema**

L'algoritmo greedy è un'approssimazione 2.

## dim

Consideriamo il carico L[i] della macchina con collo di bottiglia i (macchina col carico maggiore, alla fine dell'algoritmo).

Sia j l'ultimo lavoro pianificato sulla macchina i.

Quando il lavoro j è stato assegnato alla macchina i, aveva il carico più piccolo.

7/13/24, 2:08 PM APX

Il suo carico prima dell'assegnazione è L[i]- $t_j$ ; quindi L[i]- $tj \le L[k]$  per ogni  $1 \le k \le m$ . Somma le disuguaglianze su tutti i k e dividi per m:

$$L[i] - t_j \leq rac{1}{m} \sum_k L[k] = rac{1}{m} \sum_k t_k \leq L'$$
 (per il Lemma 2)

Now, 
$$L=L[i]=\underbrace{(L[i]-t_j)}_{\leq L^*}+t_j\leq 2L^*$$
 .

# Tempo di elaborazione più lungo (LPT).

Ordina n jobs in ordine decrescente di tempo di elaborazione; quindi eseguire l'algoritmo precedente.

### Analisi

#### Lemma

Se ci sono più di m posti di lavoro,  $L' \geq 2t_{m+1}$ 

#### dim

Considera il tempo di elaborazione dei primi m+1 jobs  $t_1 \geq t_2 \geq \ldots \geq t_{m+1}$ 

Ciascuna richieda almeno  $t_{m+1}$  tempo.

Ci sono m+1 jobs e m macchine, quindi per il principio della piccionaia, almeno una macchina ottiene due jobs.

#### **Teorema**

La regola LPT è un algoritmo di  $\frac{3}{2}$ -approssimazione.

#### dim

Considerare il carico L[i] della macchina con collo di bottiglia i.

Supponiamo che j sia l'ultimo job schedulato sulla macchina \$i

$$L = L[i] = (L[i] - t_j) + t_j \leq \frac{3}{2} L^*$$
 as before  $\longrightarrow \le L^* \le \frac{1}{2} L^* \longleftarrow$  Lemma 3 (since  $t_{m+1} \ge t_j$ )

L'analisi non è stretta

## **Teorema**

La regola LPT è un algoritmo di  $\frac{4}{3}$ -approssimazione.