

# Parallel identical processor scheduling with weighted completion time

A column generation approach

Simone Cavana  
219833{at}studenti.unimore.it

18 febbraio 2021

$M$  = set di  $m$  macchine identiche

$J$  = set di  $n$  job

$p_j$  = tempo d'esecuzione di un job

$w_j$  = peso di un job

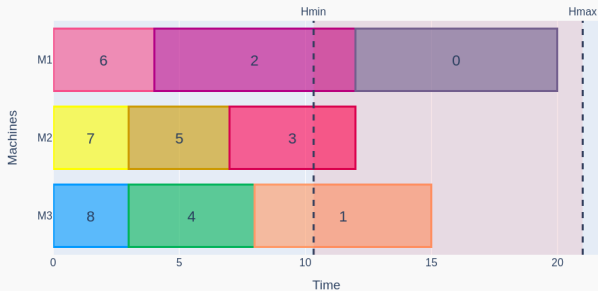
$C_j$  = tempo di completamento di un job in una schedula

- ▶ Ogni macchina è disponibile dall'istante 0 e può elaborare al più un job per istante
- ▶ Non è ammessa preemption
- ▶ I job devono essere eseguiti in modo contiguo (no idle)

# $P||\Sigma w_j C_j$

## Esempio

job	$w_j$	$p_j$
1	1	8
2	4	7
3	7	8
4	5	5
5	5	5
6	6	4
7	7	4
8	7	3
9	9	3



- ▶  $H_{min} = (\sum_{j \in J} p_j - (m - 1)p_{max})/m$
- ▶  $H_{max} = (\sum_{j \in J} p_j + (m - 1)p_{max})/m$
- ▶  $p_{max} = \max_{j \in J} p_j$

# Set-covering formulation

- Definiamo **schedula**  $s \in S$ , un insieme di job ammissibili assegnabile ad una qualsiasi macchina  $m$
- L'**ordinamento di Smith** ci indica di effettuare un ordinamento in ordine decrescente sulla base del rapporto  $w_j/p_j$  per avere la condizione di ottimalità

$$a_{js} = \begin{cases} 1 & \text{se il job } j \text{ è assegnato alla schedula } s, \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$C_j(s) = \sum_{k=1}^j a_{ks} p_k$$

$$c_s = \sum_{j \in J} w_j a_{js} C_j(s) = \sum_{j \in J} w_j a_{js} \left[ \sum_{k=1}^j a_{ks} p_k \right]$$

$$x_s = \begin{cases} 1 & \text{se la schedula } s \text{ è selezionata,} \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

## Set-covering model

$$\begin{array}{ll}\min & \sum_{s \in S} c_s x_s \\ \text{s.t.} & \sum_{s \in S} x_s = m\end{array}\quad (1)$$

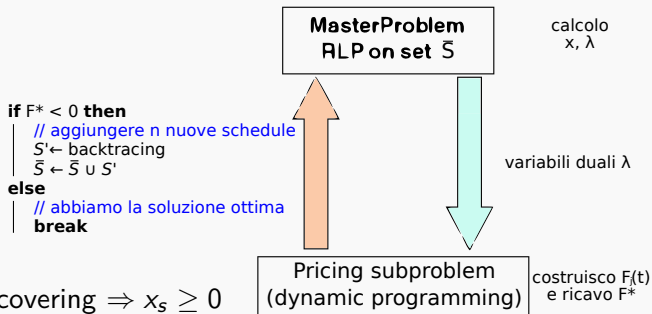
$$\sum_{s \in S} a_{js} x_s = 1, \quad j \in J \quad (2)$$

$$x_s \in \{0, 1\}, \quad s \in S \quad (3)$$

Costi ridotti (si ricavano dal duale):

$$\bar{c}_s = c_s - \sum_{j \in J} a_{js} \lambda_j = \sum_{j \in J} \left[ w_j \left( \sum_{k=1}^j a_{ks} p_k \right) - \lambda_j \right] a_{js}$$

# Column Generation Approach



- ▶ Rilasso set-covering  $\Rightarrow x_s \geq 0$
- ▶ Risolvo RLP su  $\bar{S}$
- ▶ Ricavo le variabili duali:
  - ▶  $\lambda_0$  è costante, relativa ad (1)
  - ▶  $\lambda_j$  relative a (2)
- ▶ se  $F^* < 0 \Rightarrow$  aggiungo le  $n$  schedule con costi ridotti più negativi tramite backtracing su  $F_j(t)$

# Pricing algorithm

## Programmazione dinamica

$$P(j) = \sum_{k=1}^j p_k$$

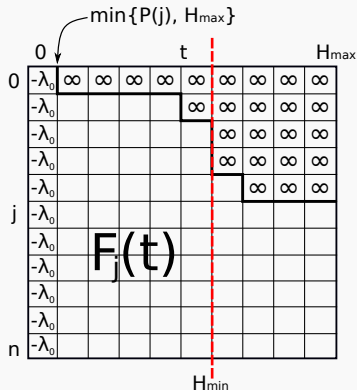
Inizializzazione:

$$F_j(t) = \begin{cases} -\lambda_0 & \text{se } j = 0, \text{ e } t = 0, \\ \infty & \text{altrimenti} \end{cases}$$

per i successivi step  $j = 1, \dots, n$ ,  $t = 0, \dots, \min\{P(j), H_{\max}\}$ :

$$F_j(t) = \begin{cases} \min\{F_{j-1}(t), F_{j-1}(t - p_j) + w_j t - \lambda_j\} & \text{se } r_j + p_j \leq t \leq d_j \\ F_{j-1}(t) & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$F^* = \min_{H_{\min} \leq t \leq H_{\max}} F_n(t)$$



# Pricing algorithm

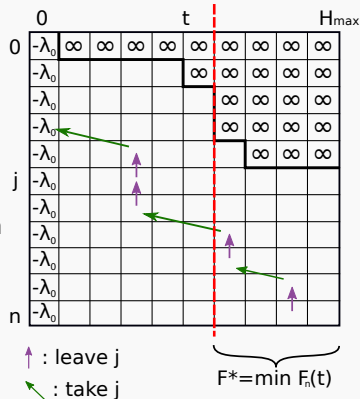
## Backtracing

- $F_j(t)$  rappresenta i costi ridotti minimi dati dalla schedula composta dai job  $\leq j$  che termina in  $t$

- Le nuove schedule da inserire in  $\bar{S}$  sono quelle associate ad  $F_n(t)$  più negative

- La strategia per risalire alla schedula dato il costo ridotto  $F_j(t)$  è di ripercorrere a ritroso la matrice dove:

- salgo in verticale se  $F_j(t) == F_{j-1}(t)$  e non inserisco  $j$  in  $\bar{S}$
- altrimenti salgo al job precedente e mi sposto nel tempo tanto quanto  $p_j$ , in modo da inserire  $j$  in  $\bar{S}$





# Randomized List Heuristic

## Initialization

- ▶  $\bar{S} \rightarrow$  schedule iniziali
- ▶  $2000 \leq N \leq 5000$
- ▶ Estrazione basata su  $c_s$
- ▶ NS migliorativo finale

---

### Algorithm 1: Heuristic

---

**Input:**  $n, m, w, p, N$

**Output:**  $\bar{S}$

```
1  $\bar{S}, s \leftarrow \{\}$ 
2  $jobs \leftarrow \text{smith\_order}(n, w, p)$ 
3  $n\_iter \leftarrow 0$ 
4 while  $n\_iter < N$  do
5    $s \leftarrow \text{create\_rand\_sched}(jobs)$ 
6    $\bar{S} \leftarrow \bar{S} \cup s$ 
7    $n\_iter++$ 
8  $\bar{S} \leftarrow \text{extract\_best}(\bar{S}, 10)$ 
9 return  $\text{neighborhood\_search}(\bar{S})$ 
```

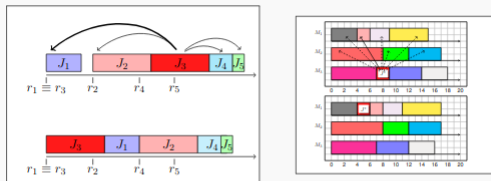
---

# Randomized List Heuristic

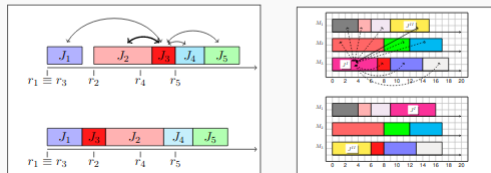
## Neighborhood Search

- Insert: spostare un job da una macchina ad un altra
- Swap: scambiare due job schedulati su macchine differenti

► **Insert move:** move one “object” to another “position”



► **SWAP move:** exchange two “objects”



# Integralità della soluzione

## Branch & Bound

- ▶ Caso speciale frazionario che rispetta **Teorema 1**
- ▶ Lower bound dato da  $x^*$ , soluzione ottima di RLP

### 1. Branching sugli **intervalli d'esecuzione**

- ▶  $\exists j \text{ t.c. } \sum_{s \in S^*} C_j(s) x_s^* > \min\{C_j(s), s \in S^*\} \equiv C_j^{min}$
- ▶  $C_j(s) \leq C_j^{min} \qquad C_j(s) \geq C_j^{min} + 1$

# Benchmark

- ▶ 15 istanze “semplici” **fornite** da Barnes & Brennan
- ▶ Istanze generate **random** con:
  - ▶  $m$  estratto da  $[3,4,5]$
  - ▶  $n$  da  $[20, 30, 40, 50]$
  - ▶ tempi d'esecuzione e pesi:
    1.  $p_j$  ricavati da  $[1, 10]$ ,  $w_j$  da  $[10, 100]$
    2. sia  $p_j$  che  $w_j$  estratti da una distribuzione normale fra  $[1, 100]$
    3. sia  $p_j$  che  $w_j$  estratti da una distribuzione normale fra  $[1, 20]$

# Risultati

## Barnes & Brennan benchmark

m	n	NIter	ExecTime	GAP	NB&B
2	5	3	1,0	●	0
2	8	3,33	2,0	●	0
2	10	5	2,0	●	0
2	12	6,16	3,0	●	1
3	6	4	1,0	●	0
3	7	3	1,0	●	0
3	9	4,83	2,0	●	0
3	11	5	3,0	●	2
3	13	8,33	3,0	●	0
3	15	9,33	4,0	●	0
3	20	8,33	6,0	●	1
3	25	10,5	7,0	●	1
4	20	12	6,5	●	0
5	9	4,75	2,0	●	0

# Risultati

## Random benchmark

m	n	NIter	ExecTime	GAP	NB&B
3	20	•	•	•	•
3	30	•	•	•	•
3	40	•	•	•	•
3	50	•	•	•	•
4	20	•	•	•	•
4	30	•	•	•	•
4	40	•	•	•	•
4	50	•	•	•	•
5	20	•	•	•	•
5	30	•	•	•	•
5	40	•	•	•	•
5	50	•	•	•	•

# Conclusioni

# Bibliografia

- ▶ Marjan van den Akker, Han Hoogeveen, and Steef van de Velde. Parallel machine scheduling by column generation. *Operations Research*, 47(6):862–872, 1999.
- ▶ Marjan van den Akker, Han Hoogeveen, and Steef van de Velde. Applying Column Generation to Machine Scheduling, pages 303–330. Springer US, Boston, MA, 2005.
- ▶ J. Wesley Barnes and J. J. Brennan. An improved algorithm for scheduling jobs on identical machines. *AIIE Transactions*, 9(1):25–31, 1977.