

Tema 5

Planificación y Asignación Optimizada de Recursos



- Métodos exactos
- Aplicación a máquinas paralelas
- Heurísticas para problemas de secuenciación



- Vamos a estudiar **procedimientos exactos**,
 - Procedimientos que garantizan la obtención de la solución óptima en todos los casos
 - Suelen necesitar tiempos de computación que crecen exponencialmente con el tamaño del problema , por lo que sólo pueden utilizarse en instancias pequeñas
 - Desarrollar una formulación del problema y un método exacto ayuda a profundizar en la estructura del problema y a desarrollar buenas cotas.



- Todo modelo consta de 3 elementos:
 - Variables
 - Función objetivo
 - Restricciones
- Para los problemas de scheduling utilizaremos habitualmente variables 0-1
- La definición de las variables depende del problema
- En general, hay diferentes alternativas para definir las



Formulación del problema 1 || $\sum w_j C_j$

$$x_{jt} = \begin{cases} 1 & \text{si el job } j \text{ comienza en el instante } t \\ 0 & \text{en caso contrario} \end{cases} \quad (C = \sum_{j=1}^n p_j)$$

$$\text{Min} \quad \sum_{j=1}^n \sum_{t=1}^C w_j (t + p_j - 1) x_{jt}$$

$$\text{s.a} \quad \sum_{t=1}^C x_{jt} = 1 \quad \forall j = 1, \dots, n$$

$$\sum_{j=1}^n \sum_{s=\max\{t-p_j+1, 0\}}^t x_{js} = 1 \quad \forall t = 1, \dots, C$$

$$x_{jt} \in \{0, 1\} \quad \forall j, \forall t$$



Otra formulación del problema 1 || $\sum w_j C_j$

$$x_{jk} = \begin{cases} 1 & \text{si el job } j \text{ precede al job } k \\ 0 & \text{en caso contrario} \end{cases}$$

$$\text{Min} \quad \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n w_j p_k x_{kj} + \sum_{j=1}^n w_j p_j$$

$$s.a \quad x_{jk} + x_{kj} = 1 \quad \forall j, k \quad (j \neq k)$$

$$x_{jk} + x_{kl} + x_{lj} \leq 2 \quad \forall j, k, l \quad (j \neq k, j \neq l, k \neq l)$$

$$x_{jk} \in \{0, 1\} \quad \forall j, \forall k \quad (x_{jj} = 0)$$



El problema $R || C_{\max}$

Variables

- $X_{ij} \in \{0, 1\}$ toma el valor 1 si el trabajo j se procesa en la máquina i ,
- $C_{\max} \geq 0$ Makespan

$$\min \quad C_{\max} \quad (1)$$

$$\text{s.a.: } \sum_{j=1}^n p_{ij} X_{ij} \leq C_{\max}, \quad \forall i \quad (2)$$

$$\sum_{i=1}^m X_{ij} = 1, \quad \forall j \quad (3)$$



■ Ejemplo de problema con 10 trabajos y 5 máquinas

Processing time Matrix		p_{ij}				
		Machines				
Jobs		1	2	3	4	5
1		47	15	38	10	38
2		23	20	39	46	24
3		38	10	26	36	40
4		27	27	29	27	17
5		12	31	35	40	49
6		22	47	31	23	21
7		27	36	39	16	16
8		19	24	29	44	13
9		17	31	27	13	26
10		15	31	39	20	41

■ Ejercicio: Hacer en Excel



- El solver de Excel no es capaz de resolver instancias mucho más grandes
- INSTALAR OPENSOLVER
- CPLEX



```

/* PARAMETERS */
int N = ...; // número de trabajos
int M = ...; // número de máquinas

range NbN = 1..N;
range NbM = 1..M;
int p[NbM][NbN] = ...; // tiempos de proceso

/* VARIABLES */
dvar int+ Cmax; // Makespan
dvar boolean X[NbM][NbN]; // 1 si el trabajo j se asigna a la máquina i, 0 en caso contrario

/* OBJECTIVE */
minimize // minimizar makespan
    Cmax;

/* CONSTRAINTS */

subject to {
    // Todos los trabajos se deben asignar exactamente una vez
    forall(j in NbN)
        sum (i in NbM) ( X[i][j] ) == 1 ;

    // Tiempos de completaciónd e las máquinas
    forall(i in NbM)
        sum (j in NbN) ( p[i][j]*X[i][j] ) <= Cmax ;
}

```



```
N = 10; // número de trabajos  
M = 5; // número de máquinas
```

```
p =  
[  
[47 23 38 27 12 22 27 19 17 15]  
[15 20 10 27 31 47 36 24 31 31]  
[38 39 26 29 35 31 39 29 27 39]  
[10 46 36 27 40 23 16 44 13 20]  
[38 24 40 17 49 21 16 13 26 41]  
];
```



- Un buen algoritmo heurístico debe ser:

Eficiente, Eficaz y Robusto

- Los procedimientos para medir la calidad de un algoritmo son:
 - Comparación con la solución óptima
 - Comparación con una cota inferior o superior conocida
 - Comparación con un método exacto truncado
 - Comparación con otros heurísticos
 - Análisis del peor caso (worst case analysis)



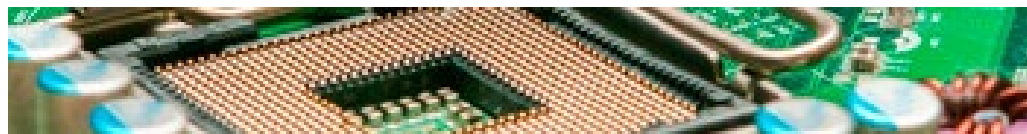
¿Cómo se compara?

RPD: desviación **porcentual** respecto a la mejor solución conocida

$$\textit{Percentage Deviation} = \frac{Heu_{sol} - Best_{sol}}{Best_{sol}} \cdot 100$$



- Ya vimos que programar la producción de manera eficaz es un problema muy difícil
- No obstante es relativamente fácil de obtener un programa de producción **factible**
- Esto hace que muchas empresas se hayan conformado con soluciones obtenidas a partir de reglas de prioridad
- **Falsa creencia de que tener siempre las máquinas en operación asegura que no se pueden obtener mejores soluciones**



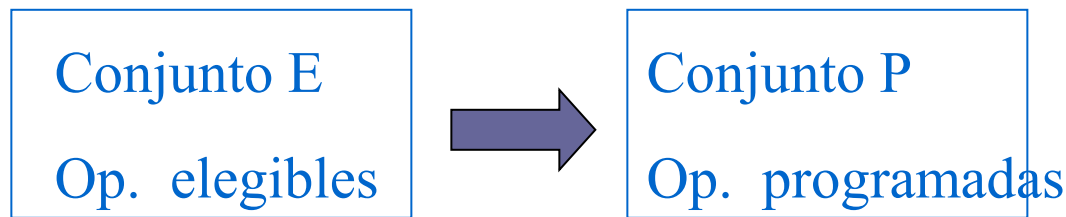
Reglas de prioridad

- Son reglas que proporcionan un **orden** en el que secuenciar las operaciones
- También llamadas reglas de despacho:
 - Una regla de despacho es una regla que prioriza todos los trabajos u operaciones que están esperando para ser procesados en una máquina



Reglas de prioridad

- Se suele trabajar al nivel de operación
- En cada momento (normalmente cuando queda libre una máquina) se selecciona una operación de acuerdo a una regla o prioridad y se le asigna una fecha de comienzo



Reglas de prioridad

- Podemos clasificarlas en:
 - **Estáticas**: no dependen del tiempo en el que se está secuenciando ni del estado de la secuencia, sino sólo de características de los trabajos o de las máquinas
 - **Dinámicas**: dependen del tiempo (es decir, del estado de la secuencia)
 - **Locales**: usan información sólo de los trabajos o de las máquinas en un momento dado
 - **Globales**: usan información de todo el problema



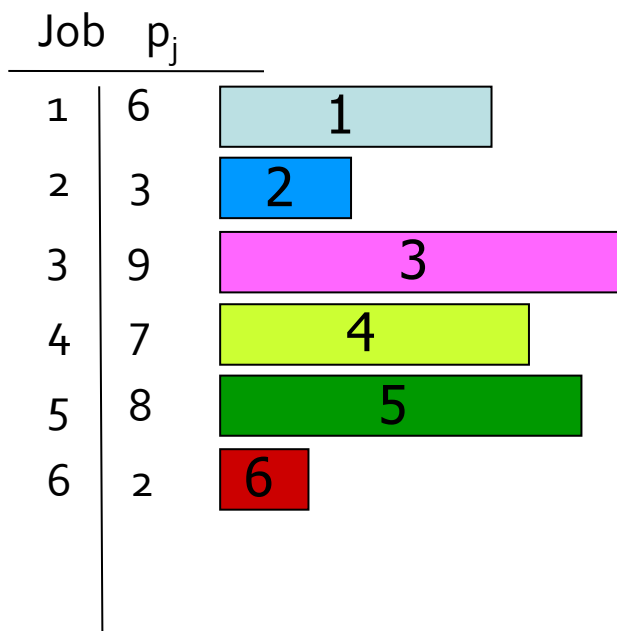
El problema de una máquina: $1 \parallel C_{max}$

- Máquina
 - Continuamente accesible
- Tareas (formadas por una sola operación)
 - Tiempo de proceso: p_j
- Objetivo
 - Minimizar el tiempo máximo de completación de las tareas: C_{max}



El problema de una máquina: $1 \parallel C_{max}$

- Un ejemplo:

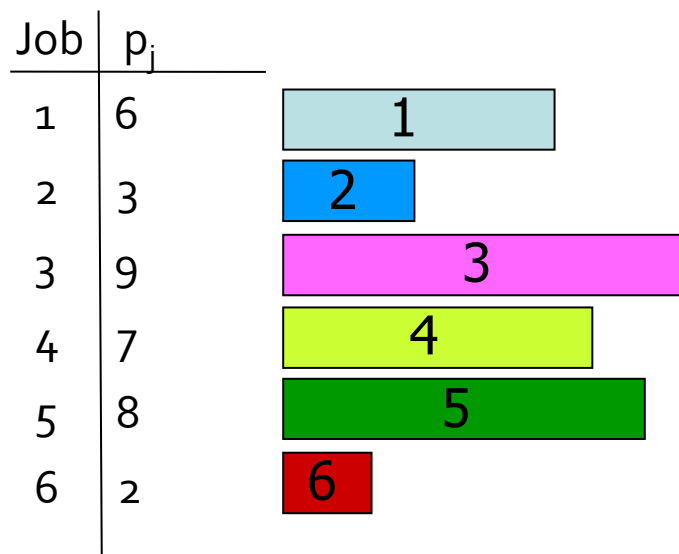


- Minimizar C_{max}



El problema de una máquina: $1 \parallel \sum c_j$

- El mismo ejemplo:

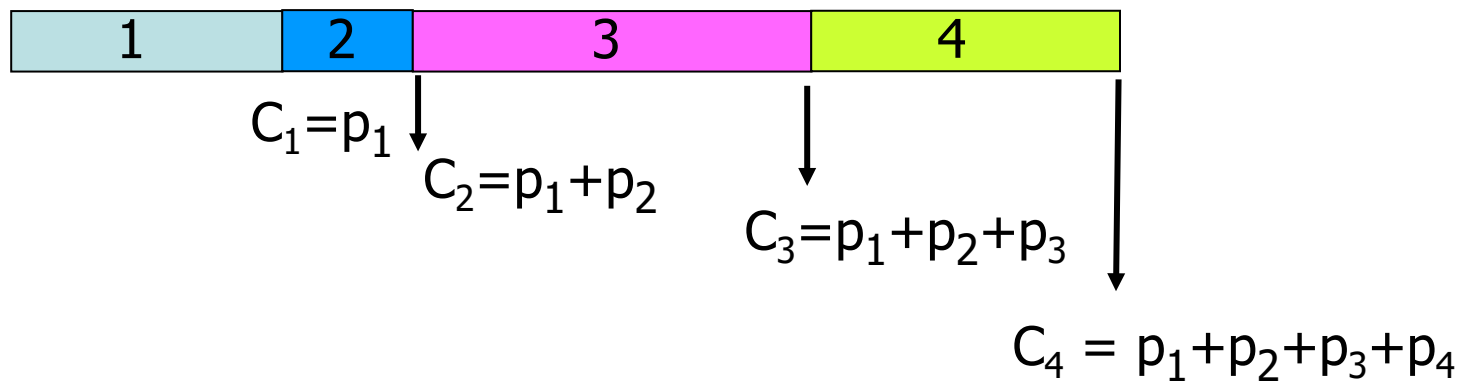


- ¿ Y si el objetivo es: $\sum c_j$?



El problema de una máquina: $1 || \sum C_j$

- ¿Cómo minimizar $\sum C_j$?



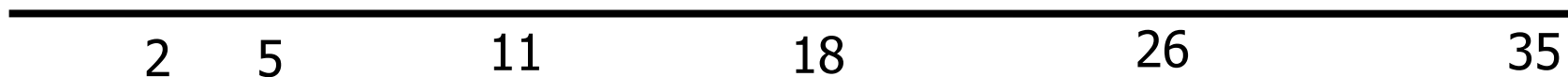
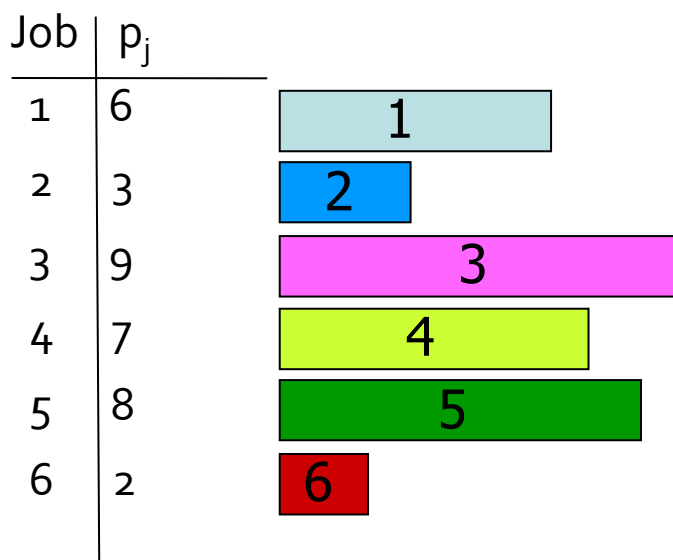
$$C_1 + C_2 + C_3 + C_4 = 4p_1 + 3p_2 + 2p_3 + p_4$$



SPT (shortest processing time)

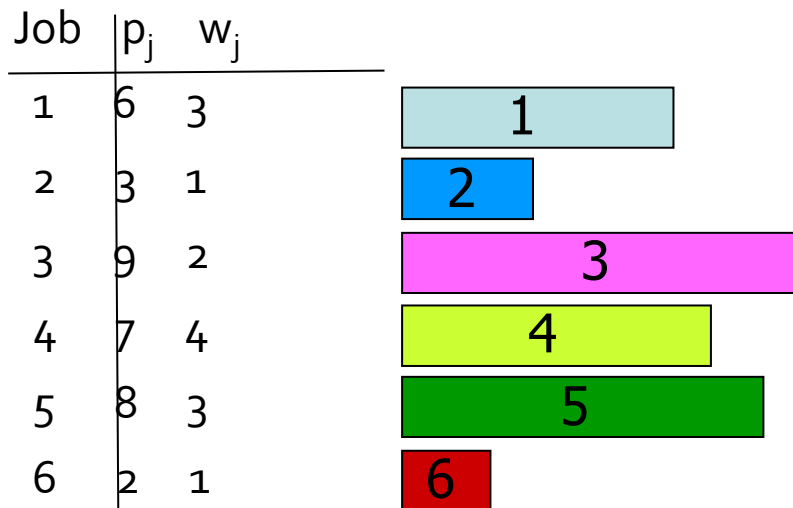


Solución del ejemplo con ΣC_j



El problema de una máquina: $1 || \sum w_j C_j$

- El mismo ejemplo:



- ¿ Y si el objetivo es: $\sum w_j C_j$?



El problema de una máquina: $1 || \sum w_j C_j$

- ¿Cómo minimizar $\sum w_j C_j$?

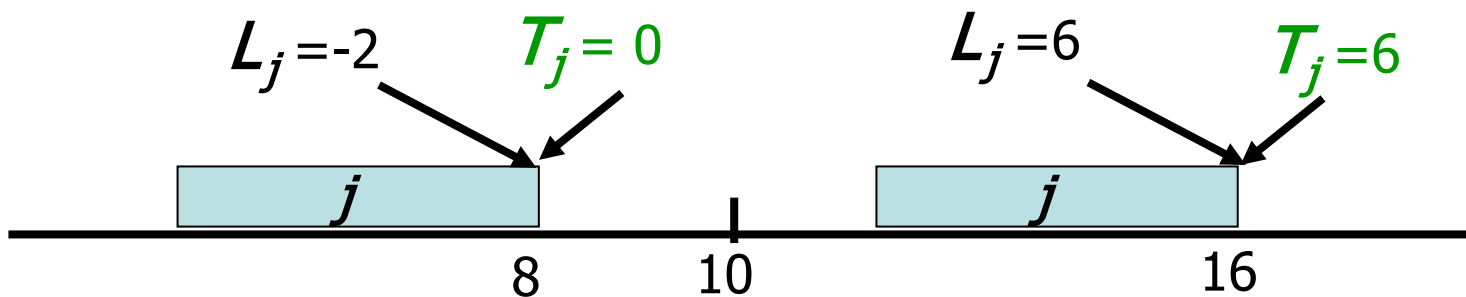
Job	p_j	w_j	p_j/w_j
1	6	3	2
2	3	1	3
3	9	2	4.5
4	7	4	1.75
5	8	3	2.66
6	2	1	2

Regla WSPT (Regla de Smith):
Ordenar por p_j/w_j creciente



Objetivos ligados a fechas de entrega

- Fecha de entrega (due date) : d_j
- Job 1: $p_j = 8$, $d_j = 10$
- Medidas de ajuste a la fecha de entrega:
 - Retraso (lateness) $L_j = C_j - d_j$
 - Tardanza (tardiness) $T_j = \max\{0, C_j - d_j\}$



Minimizando L_{max}

- El mismo ejemplo, con fechas de entrega:

Job	p_j	d_j	
1	6	3	1
2	3	7	2
3	9	12	3
4	7	10	4
5	8	20	5
6	2	29	6

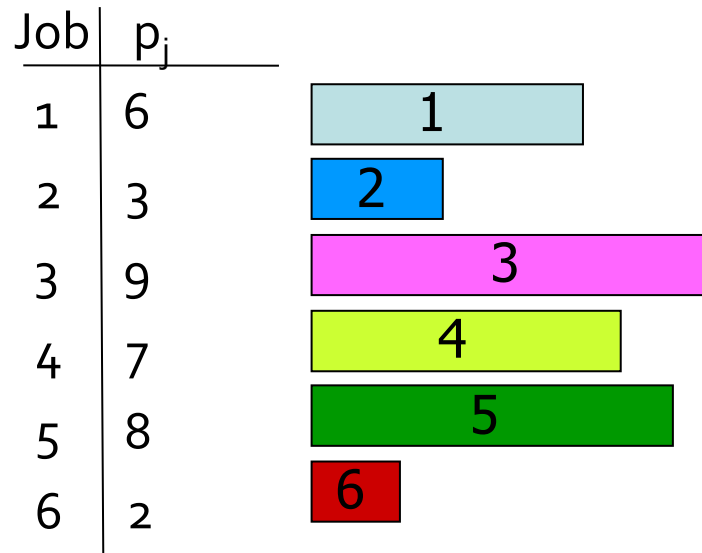
Regla EDD (Regla de Jackson)
Ordenar por d_j creciente

- Solución óptima:

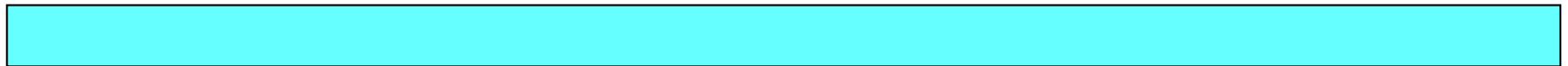
6 9 16 25 33 35



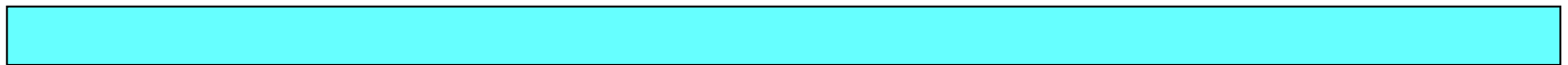
Máquinas en paralelo



M1



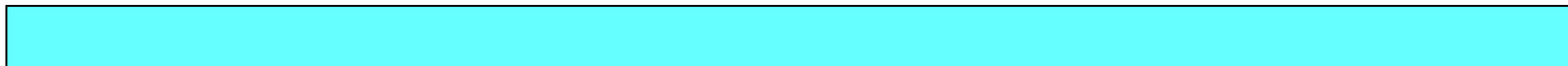
M2



Job	p_j	
1	6	1
2	3	2
3	9	3
4	7	4
5	8	5
6	2	6

Regla LPT
Ordenar por p_j decreciente

M1



M2



Máquinas en paralelo: $P || C_{max}$

La regla LPT no garantiza optimalidad:

■ $m = 4$

Jobs	1	2	3	4	5	6	7	8	9
p_j	7	7	6	6	5	5	4	4	4

LPT

M1	1	8	9
M2	2	7	
M3	3	6	
M4	4	5	

$C_{max}(\text{LPT}) = 15$

ÓPTIMO

M1	1	6	
M2	2	5	
M3	3	4	
M4	7	8	9

$C_{max}(\text{OPT}) = 12$



Si no todas las máquinas hacen todas las tareas: $P \mid M_j \mid C_{\max}$

- Sea el problema $P2 \mid M_j \mid C_{\max}$ con 7 jobs

Jobs	1	2	3	4	5	6	7
p_j	10	10	9	8	5	5	3

Los conjuntos M_j son los siguientes:

$$M_1=\{1,2\}, M_2=\{1,2\}, M_3=M_4=M_5=M_7=\{2\}, M_6=\{1\}$$

- Aplicar la regla **LPT** (que da prioridad al job más largo)
- Aplicar la regla **LFJ** (que da prioridad al job menos flexible)



- **SIRO**: (Service in random Order): Como el nombre indica, cuando se libera una máquina, se escoge un trabajo al azar de entre los disponibles
- **ERD**: (Earliest release date first): Escoge el trabajo con menor r_j primero
- **MS**: (Minimum Slack first): Variación de EDD. Si una máquina se libera en t , la holgura remanente de cada trabajo en ese tiempo es $\max \{d_j - p_j - t, 0\}$. Se secuencia el trabajo con el mínimo slack
- **SST**: (Shortest Setup Time first): Cuando queda liberada una máquina, el trabajo con menor tiempo de setup en esa máquina se secuencia



- Se trata de uno de los problemas más estudiados y es más realista que los problemas de máquinas paralelas y de una única máquina
- El algoritmo de Johnson (1954) es uno de los primeros en aparecer y proporciona una solución óptima para $F2 || C_{\max}$
- La regla no es óptima para m máquinas. De hecho sólo es óptima para 2 máquinas y para un caso concreto de 3 máquinas
- La mayoría de los problemas de taller de flujo son NP-Difíciles



Flow-shop con dos máquinas: $F2 || C_{\max}$

Resolver el problema $F2 | \text{prmu} | C_{\max}$ con

Jobs	1	2	3	4
p_{1j}	8	6	4	12
p_{2j}	4	6	10	6



Flow-shop con dos máquinas: $F2 || C_{\max}$

■ Regla de Johnson (1954):

- Particionar los jobs en 2 conjuntos:
 - **Set I**: jobs con $p_{1j} < p_{2j}$
 - **Set II**: jobs con $p_{1j} > p_{2j}$
(jobs con $p_{1j} = p_{2j}$ pueden ir a Set I ó Set II)
- Secuenciar primero los jobs de Set I con **SPT** para los p_{1j}
- Después los jobs de Set II con **LPT** para los p_{2j}
(los empates se rompen arbitrariamente)

EJERCICIO: Aplicar la regla de Johnson al ejemplo anterior



Heurísticas para el flow-shop: NEH

- El algoritmo tiene tres pasos:
 1. Se calcula el tiempo total de proceso para cada trabajo:

$$P_j = \sum_{i=1}^m p_{ij}, \quad j = (1, \dots, n)$$

2. Los trabajos se ordenan descendientemente de acuerdo con P_j y se almacenan en una lista L . Se extraen los dos primeros trabajos L_1 y L_2 y se prueban las dos posibles secuencias que los contienen (L_1, L_2) y (L_2, L_1) , la mejor de las dos se mantiene
3. Extraemos el trabajo k de L , $k=3, \dots, n$ y se busca la mejor secuencia insertando el trabajo L_k en todas las posibles k posiciones de la secuencia parcial actual



NEH

- Ejemplo de NEH:

Máquinas (i)	Trabajos (j)				
	1	2	3	4	5
1	31	19	23	13	33
2	41	55	42	22	5
3	25	3	27	14	57
4	30	34	6	13	19

- $P_1 = 31 + 41 + 25 + 30 = 127$

$$P_2 = 111$$

$$P_3 = 98$$

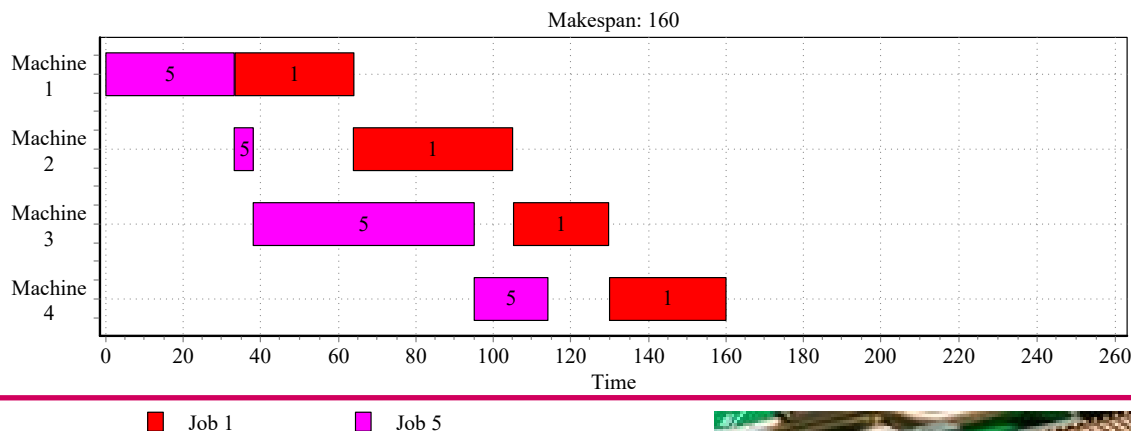
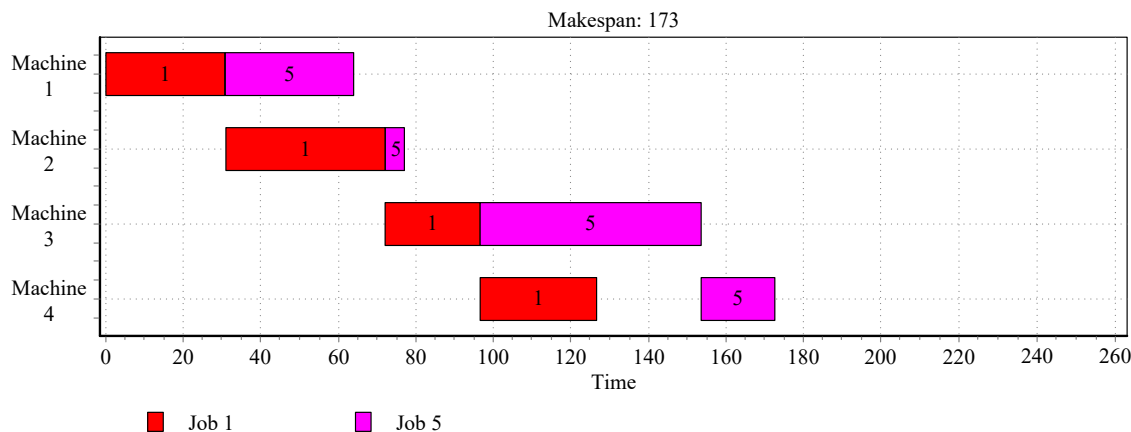
$$P_4 = 62$$

$$P_5 = 114$$



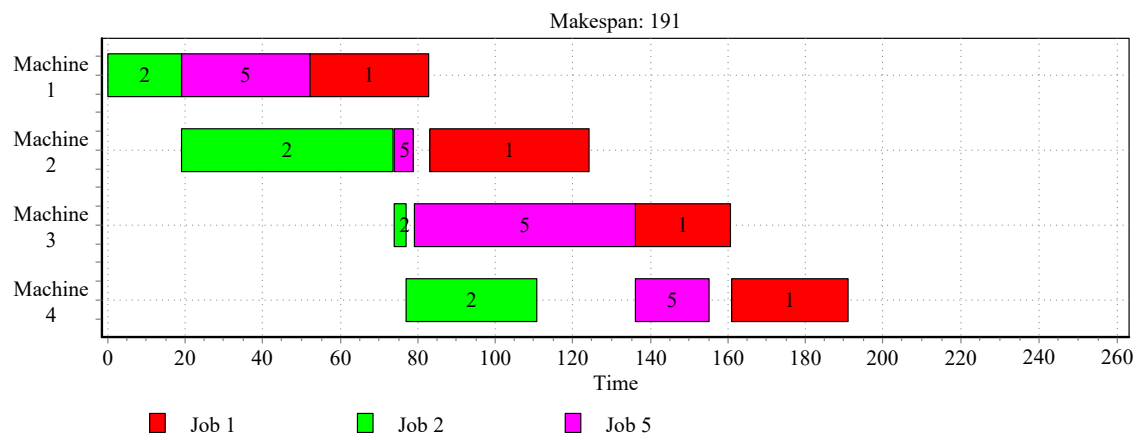
NEH

2. Ordenamos los trabajos por P_j y obtenemos $L=\{1,5,2,3,4\}$. Extraemos $L_1=\{1\}$ y $L_2=\{5\}$ y probamos las dos secuencias $\{1,5\}$ y $\{5,1\}$

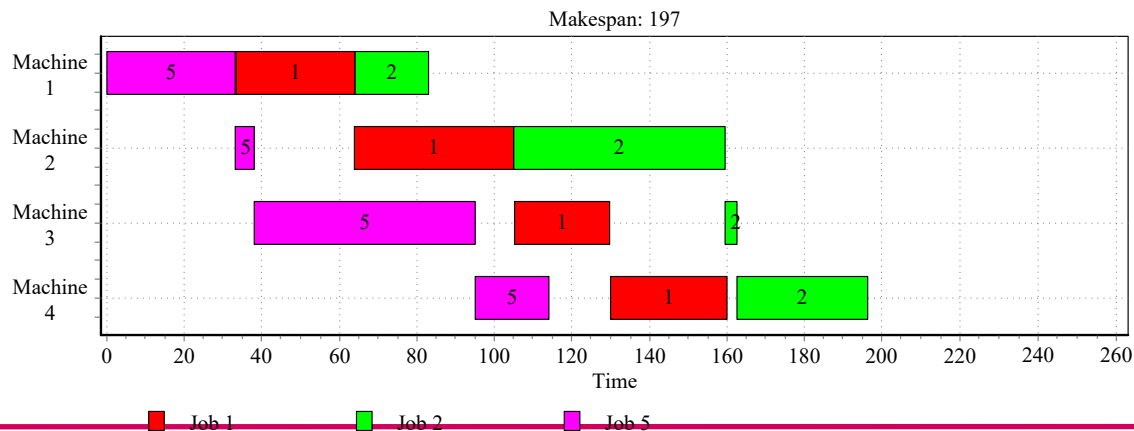
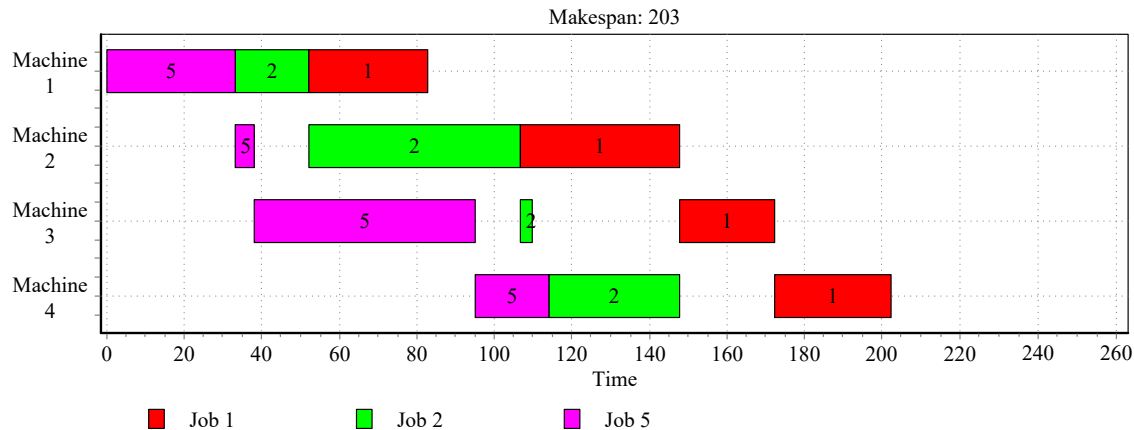


NEH

3. Extraemos el trabajo k de L , $k=3,\dots,n$ y se busca la mejor secuencia insertando el trabajo L_k en todas las posibles k posiciones de la secuencia parcial actual. Empezamos por $k=3$, $L_3=\{2\}$. Hay que probar las secuencias $\{2,5,1\}$, $\{5,2,1\}$ y $\{5,1,2\}$

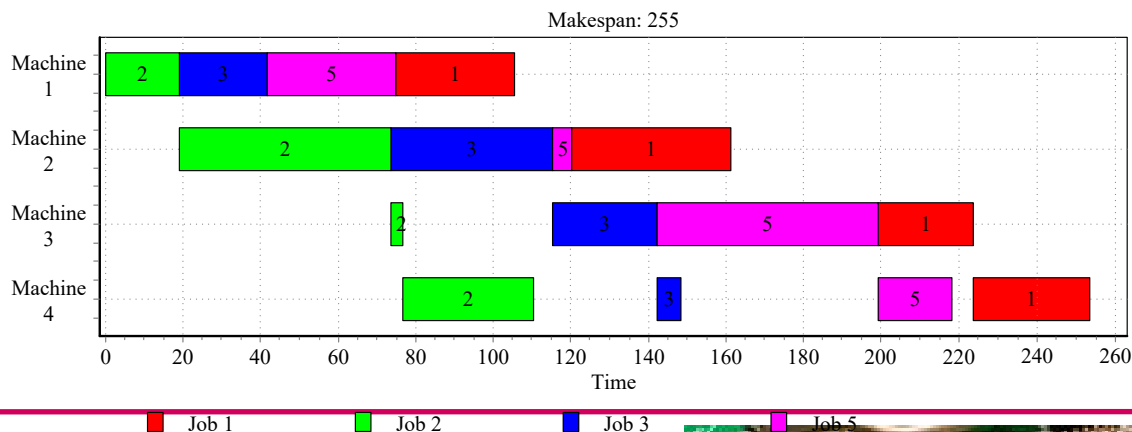
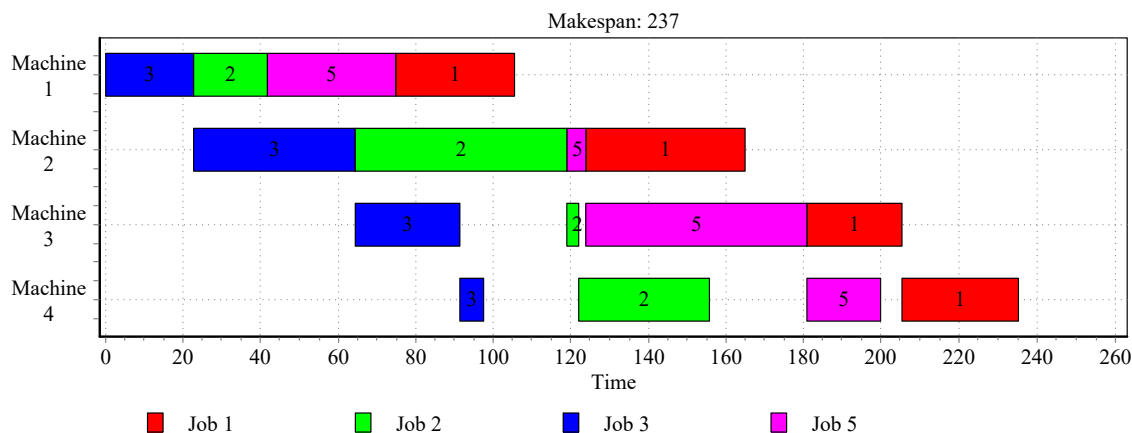


NEH

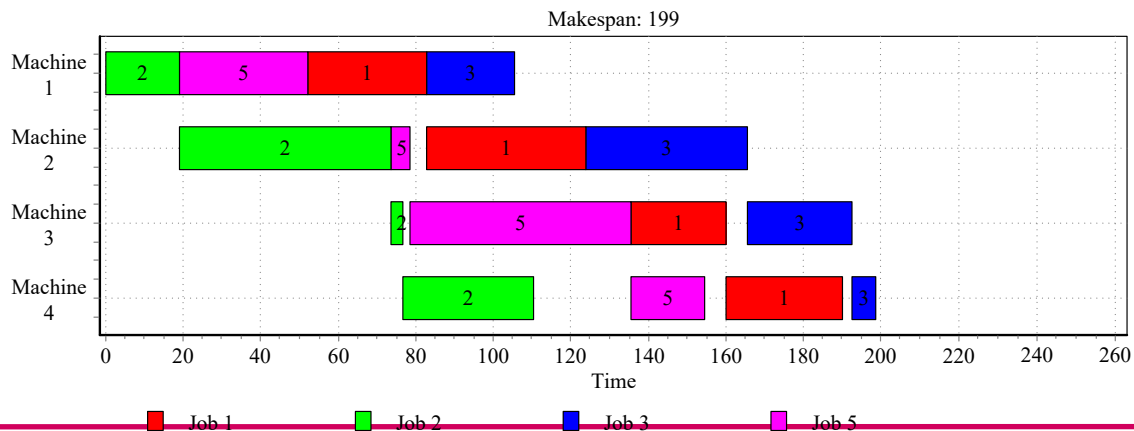
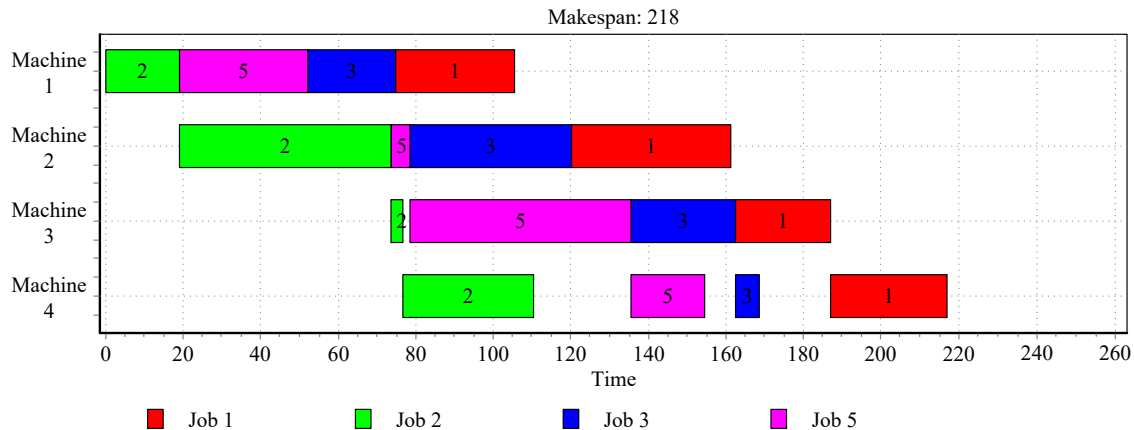


NEH

3. La mejor secuencia es $\{2,5,1\}$, luego pasamos a $k=4$, $L_4=\{3\}$. Hay que probar las secuencias $\{3,2,5,1\}$, $\{2,3,5,1\}$, $\{2,5,3,1\}$ y $\{2,5,1,3\}$

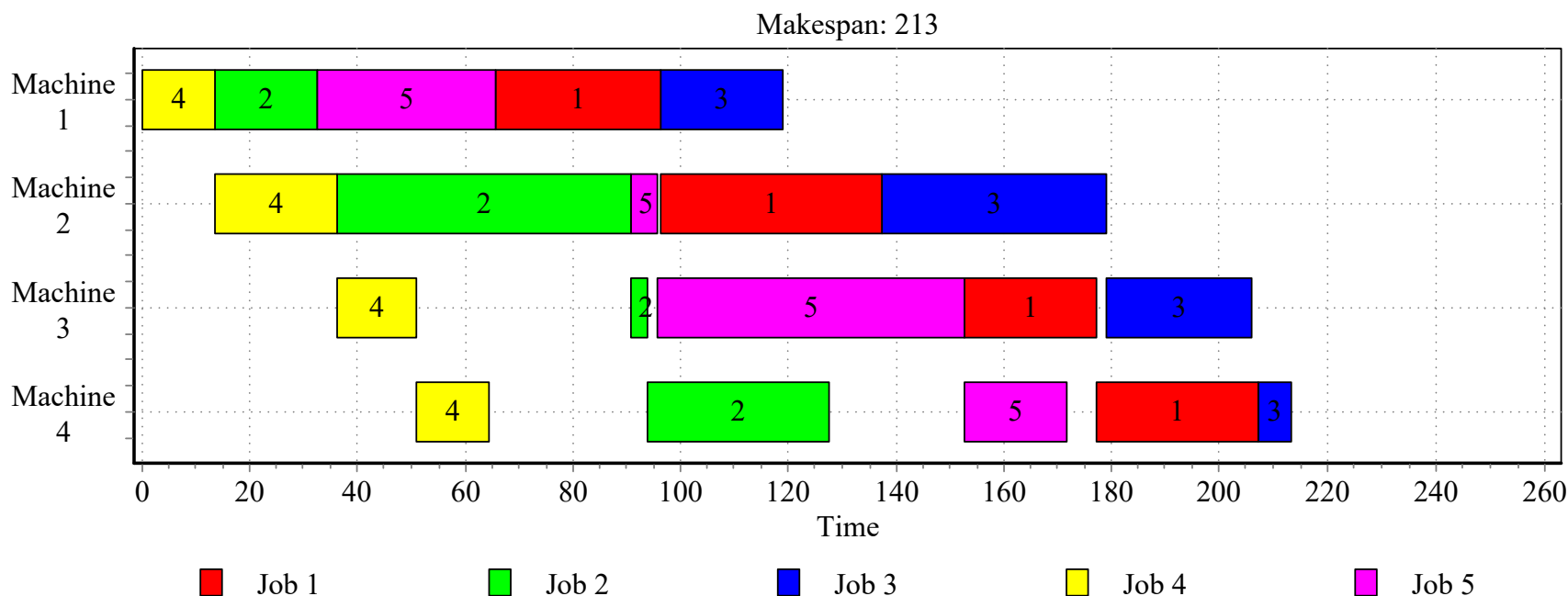


NEH



NEH

3. La mejor secuencia es $\{2,5,1,3\}$, luego pasamos a $k=5$, $L_5=\{4\}$. Hay que probar las secuencias $\{4,2,5,1,3\}$, $\{2,4,5,1,3\}$, $\{2,5,4,1,3\}$, $\{2,5,1,4,3\}$ y $\{2,5,1,3,4\}$. La mejor es $\{4,2,5,1,3\}$ con $C_{max}=213$. Esta solución es óptima.



- Lectura artículo original NEH, Nawaz, Ensore y Ham (1983)
- Lectura Ruiz y Maroto (2005)
- Lectura Fernandez-Viagas, Ruiz y Framinan (2017)

