

# 1 Introducción: Investigación operativa

Scheduling (programación de tareas). Consiste en asignar recursos a actividades en el tiempo. Matematicamente estos problemas están calificados como los más difíciles

## 1.1 Flow Shop Scheduling Problem (FSSP)

Es un problema de líneas de producción. Los trabajos  $J_i$  deben ser procesados en las máquinas  $M_i$  con tiempos fijos  $p_{ji}$  y son independientes para cada trabajo. Además asumimos que los tiempos de trabajo ya han sido optimizados.

		Máquinas					
		$M_1$	$M_2$	$M_3$	$M_4$	$M_5$	$M_6$
Trabajos	$J_1$	3	6	3	3	4	3
	$J_2$	4	3	5	3	5	2
	$J_3$	6	5	2	2	2	4
	$J_4$	4	5	2	2	5	5
	$J_5$	2	2	5	6	3	5
	$J_6$	2	3	5	5	3	3

Figura 1: Instancia a analizar

Rápidamente, sin analizar el tiempo que puede demorar encontrar la solución óptima; podemos pensar en diseñar un algoritmo de fuerza bruta, es sencillo para nosotros pero imposible para la máquina.

```
1: function BRUTE_FORCE()  
2:   Set  $\pi_b$  = first permutation  
3:   for all permutations  $\pi \in \Pi$  do  
4:     Set  $\pi$  = next permutation  
5:     if  $C_{\max}(\pi) < C_{\max}(\pi_b)$  then  
6:       update  $\pi_b = \pi$   
7:   return  $\pi_b$ 
```

Figura 2: Algoritmo de fuerza bruta

## 1.2 ¿Qué es una Heurística?

Procedimiento simple diseñado de manera inteligente para crear una solución o para buscar mejores soluciones que satisfagan a cierto problema de optimización.

- Idea, criterio, método, o regla que ayuda a decidir cuál alternativa es mejor
- Idea basada en la intuición o en el sentido común
- Idea que utiliza la estructura o contexto del problema

La primera Heurística en la historia fue nombrada *Método Monte Carlo* y se basaba en escoger una muestra del total y observar cuántos cumplen con el propósito.

### 1.2.1 Búsqueda aleatoria para el FSSP

Selecciona una muestra aleatoria extraída del espacio de soluciones para encontrar un resultado numérico (media esperada, mejor, peor)

---

```

1: function RANDOM_SEARCH( )
2:   Set  $\pi_b$  = random permutation
3:   for  $k$  iterations do      //  $k$  es el tamaño de muestra
4:     Set  $\pi$  = new random permutation
5:     if  $C_{\max}(\pi) < C_{\max}(\pi_b)$  then
6:       update  $\pi_b = \pi$ 
7:   return  $\pi_b$ 

```

---

Figura 3: Búsqueda aleatoria

Este enfoque es muy general y puede ayudar a resolver otro tipo de problemas. Sin embargo, no es el mejor para resolver el problema propuesto:

- La muestra puede ser demasiado pequeña y no representativa
- La media de la muestra  $\approx$  la media de la población
- El mejor de la muestra no es el mejor de la población

## 2 Métodos heurísticos básicos

### 2.1 Heurísticas constructivas

Construyen una solución desde cero, añadiendo uno a uno los componentes a la solución parcial, hasta que la solución esté completa. La pregunta importante para diseñar esta Heurística es *¿Cuál elemento debería añadir y cómo?*

#### 2.1.1 Heurística constructiva de Nawaz, Enscore y Ham

Propuesta en 1983 para resolver el FSSP y se divide en dos partes importantes.

**Primera etapa: Cuál es el elemento que debo insertar** Determina un orden de inserción. En este caso, se ordena del más grande al más pequeño según su tiempo total de procesamiento.  $\pi_0 = (J_4, J_5, J_1, J_2, J_3, J_6)$

**Segunda etapa: Cómo o dónde lo debo de insertar** Insertar estos trabajos, uno a uno, en la mejor posición, comenzando con  $\pi = (J_4)$

---

```

1: function NEH_HEURISTIC()
2:    $\pi_o = \text{PRIORITY\_ORDER}()$  // ordenados por el tiempo total
3:    $\pi = (\pi_o(1))$ 
4:   for  $k \in [2, n]$  do
5:      $k' = \text{BEST\_INSERTION\_POSITION}(\pi, \pi_o(k))$ 
6:      $\pi = (\pi(1), \dots, \pi(k'-1), \pi_o(k), \pi(k'), \dots, \pi(k-1))$ 
7:   return  $\pi$ 

```

---

Figura 4: Heurística NEH

- Si ocurre empates al realizar la segunda etapa, se ha probado que existe una técnica para solucionar este problema, por el momento solo cogemos el orden del primer resultado.
- La calidad de la solución se mide con el desvío relativo

$$DR = \frac{C_{\max}(\pi) - C_{\max}(\pi^*)}{C_{\max}(\pi^*)}$$

### 2.1.2 Costo de la Heurística constructiva

Tenemos que analizar los costos en las dos partes que componen el algoritmo.

- Ordenar cuesta  $O(n \log n)$
- NEH evalúa  $\frac{n(n+1)}{2-1}$  programas parciales, y esto es  $O(n^2)$ . Recordemos que cuando insertamos el primer trabajo, no comparamos con nada; luego cuando insertamos el segundo trabajo, lo podemos insertar antes o después del primer trabajo y así sucesivamente.
- Finalmente, evaluar cada programa parcial significa evaluar los  $J_i$  trabajos en las  $M_j$  máquinas. Por lo tanto el costo es  $O(nm)$

Entonces, la Heurística constructiva NEH original tiene un tiempo de ejecución de  $O(n^3m)$ .

Sin embargo Taillard calculó la mejor posición de inserción en cuatro matrices de  $O(nm)$ . Con esta aceleración, NEH inserta los  $n$  trabajos en un tiempo  $O(n^2m)$

### 2.1.3 Aceleración de Taillard

Taillard hace dos análisis para poder aplicar esta aceleración. Supongamos que tenemos ya programado 4 trabajos en 4 máquinas. Entonces, ¿dónde puedo agregar un quinto trabajo?

**Los tiempos de finalización más tempranos** Imaginemos que empujamos todos los trabajos hacia el inicio, lo más posible que se pueda. Es decir, el procesamiento del trabajo pasa a la siguiente justo cuando culmina su procesamiento en la primera máquina.

**Conclusión:** Si insertamos el quinto trabajo en cualquier lugar, nos daremos cuenta que los tiempos de finalización en cada máquina de los trabajos procesados antes del nuevo trabajo insertado **no cambian**

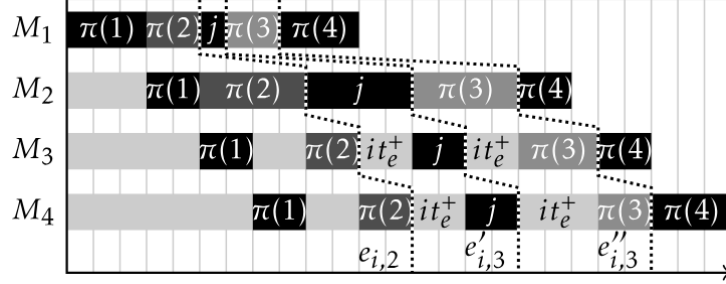


Figura 5: Tiempos de finalización más tempranos

**Los tiempos de iniciación más tardíos** Imaginemos que empujamos los trabajos hacia el final, lo más posible que se pueda. Recordemos que los tiempos de procesamiento de cada trabajo en cada máquina varía, por lo tanto en cada máquina pueden quedar espacios sin procesamiento. Dichos espacios pueden ser ocupados por los trabajos que ya se procesaron en la máquina.

**Conclusión:** Si insertamos el quinto trabajo en cualquier lugar, nos daremos cuenta que los tiempos de iniciación tardía en cada máquina de los trabajos procesados después del nuevo trabajo insertado **no cambian**

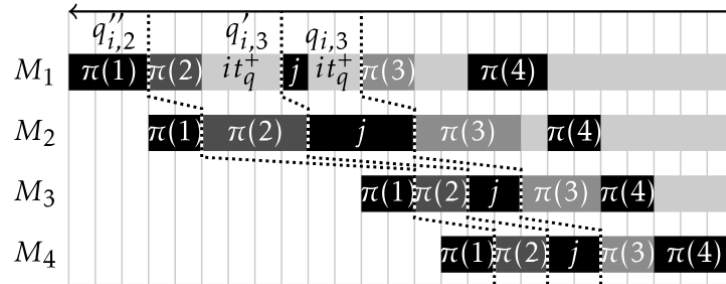


Figura 6: Tiempos de iniciación más tardíos

Taillard vió que podía usarlos para calcular el *Makespan*. Lo que propuso es realizar los siguientes cálculos para todos los trabajos en cada máquina.

1. Calcular los **tiempos de finalización más tempranos**

$$\pi_0 = (J_4, J_5, J_1, J_2, \textcolor{red}{J}_3, J_6) \quad \pi = (J_5, J_4, J_2, J_1) \quad \text{Next work : } J_3$$

$$\text{Calcule } e_{k,i} = \max(e_{k,i-1}, e_{k-1,i}) + p_{\pi(k),i} \quad \text{para } i \in [m], k \in [|\pi|] \quad \text{con } e_{0,i} = e_{k,0} = 0$$

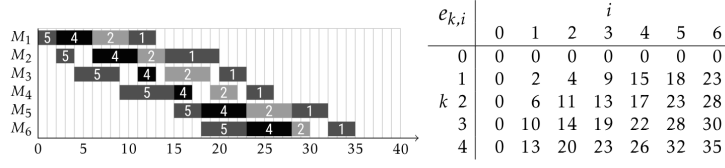


Figura 7: Matriz de los tiempos de finalización más tempranos

**Recuerda:** Los tiempos de finalización más tempranos  $e_{k,i}$  antes de la posición de inserción no cambian

2. calcular los tiempos de finalización con el nuevo trabajo insertado en cada posible posición

$$\pi_0 = (J_4, J_5, J_1, J_2, \mathbf{J_3}, J_6) \quad \pi = (J_5, J_4, J_2, J_1) \quad \text{Nextwork} : J_3$$

Calcule  $e'_{k,i} = \max(e'_{k,i-1}, e_{k-1,i}) + p_{j,i}$  para  $i \in [m], k \in [|\pi|+1]$  con  $e'_{k,0} = 0$

$e_{k,i}$	$i$						
	0	1	2	3	4	5	6
0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	2	4	9	15	18	23
$k$ 2	0	6	11	13	17	23	28
3	0	10	14	19	22	28	30
4	0	13	20	23	26	32	35

$e'_{k,i}$	$i$						
	0	1	2	3	4	5	6
1	0	6	11	13	15	17	21
2	0	8	13	15	17	20	27
$k$ 3	0	12	17	19	21	25	32
4	0	16	21	23	25	30	34
5	0	19	25	27	29	34	39

Figura 8: Matriz de los tiempos de finalización más tempranos más  $J_3$

Los tiempos de fin tempranos  $e'_{k,i}$  se calculan con los tiempos  $e_{k-1,i}$  y con

$p_{j,i}$	1	2	3	4	5	6
$J_3$	6	5	2	2	2	4

Figura 9: Tiempo de proceso del trabajo  $J_3$

3. Calcular los **tiempo de iniciación más tardíos**

$$\pi_0 = (J_4, J_5, J_1, J_2, \mathbf{J_3}, J_6) \quad \pi = (J_5, J_4, J_2, J_1) \quad \text{Nextwork} : J_3$$

Calcule  $q_{k,i} = \max(q_{k,i+1}, q_{k+1,i}) + p_{\pi(k),i}$  para  $i \in [m], k \in [|\pi|]$  con  $q_{|\pi|+1,0} = q_{k,m+1} = 0$

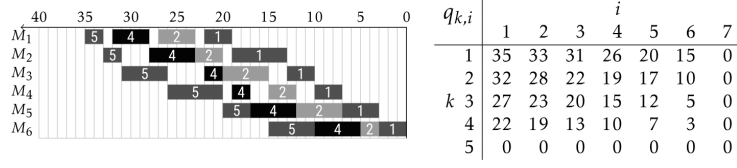


Figura 10: Matriz de tiempos de iniciación más tardíos

**Recuerda:** Los tiempo de inicio tardíos  $q_{k,i}$  después de la posición de inserción no cambian

4. Teniendo las dos matrices de tiempos de finalización más tempranos y los tiempos de iniciación más tardíos, calculamos la suma matricial (celda a celda) de estos. Luego calculamos el máximo valor posible de cada fila (comparamos sus columnas correspondientes), el valor resultante nos indica el *Makespan* de insertar el nuevo trabajo en dicha posición

$$\pi_0 = (J_4, J_5, J_1, J_2, \textcolor{red}{J}_3, J_6) \quad \pi = (J_5, J_4, J_2, J_1) \quad \text{Nextwork} : J_3$$

$$\text{Calcule } MC_k = \max_{i \in [m]} (e'_{k,i} + q_{k,i}) \quad \text{para } k \in [|\pi| + 1]$$

$e'_{k,i}+q_{k,i}$	$i$						$k$	$MC_k$
	1	2	3	4	5	6		
1	41	44	44	41	37	36	1	44
2	40	41	37	36	37	37	2	41
$k$ 3	39	40	39	36	37	37	3	40
4	38	40	36	35	37	37	4	40
5	19	25	27	29	34	39	5	39

Figura 11: Suma de las matrices y el mayor valor de cada fila

Seleccionamos la posición de inserción con el mínimo *Makespan*

Podemos verlo de forma gráfica para poder captar la idea de Taillard

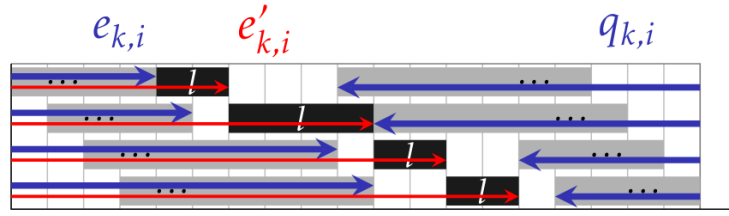


Figura 12: Resumen de los cálculos realizados

Estos cálculos evalúan  $n$  posiciones de inserción en un tiempo  $O(nm)$ . Con esta acelearción, NEH inserta los  $n$  trabajos en un tiempo  $O(n^2m)$

**Cuánto cuesta la Heurística constructiva NEH** Con esta aceleración, NEH inserta los  $n$  trabajos en un tiempo  $O(n^2m)$

1: <b>function</b> NEH_HEURISTIC()	
2: $\pi_o = \text{PRIORITY\_ORDER}()$	Ordenar cuesta $O(n \log n)$
3: $\pi = (\pi_o(1))$	
4: <b>for</b> $k \in [2, n]$ <b>do</b>	
5: $k' = \text{BEST\_INSERTION\_POSITION}(\pi, \pi_o(k))$	Inserta $O(n)$ trabajos
6: $\pi = (\pi(1), \dots, \pi(k'-1), \pi_o(k), \pi(k'), \dots, \pi(k-1))$	
7: <b>return</b> $\pi$	
<hr/>	
1: <b>function</b> BEST_INSERTION_POSITION( $\pi, j$ )	
2:   Calculate values $e_{i,k}, q_{i,k}, e'_{i,k'}$ , and $MC_k$	Cada valor cuesta $O(nm)$
3: $K = \{k' \mid MC_{k'} = \min_{k \in [n]} \{MC_k\}\}$	
4: $k' = \text{TIEBREAKER}(K)$	Use la primer posición
5: <b>return</b> $k'$	

Figura 13: Complejidad temporal

## 2.2 Heurísticas de búsqueda local

Comienzan desde una solución inicial (puede ser aleatoria), intentan reemplazar la solución actual por una mejor solución vecina, repiten este paso hasta que no hayan mejores soluciones vecinas. La pregunta que ayuda a diseñar correctamente la Heurística es ¿Qué cambio podría mejorar esta solución?

### 2.2.1 Que es la vecindad

Es un subconjunto del conjunto total y le asigna a S dicho conjunto

## 3 Metaheurísticas iterativas

### 3.1 Búsqueda local iterativa (ILS)

### 3.2 Algoritmo iterativo goloso (IG)

## 4 Preguntas y observaciones

- Acerca de la evaluación de la **Heurística constructiva**, supuestamente el resultado tenemos que compararlo con el rendimiento óptimo, ¿cómo podemos saber el óptimo si estamos en busca de ello?
- Acerca de la evaluación de la **Aceleración de Taillard**
  1. Cuando calculamos los tiempo de finalización más tempranos, ¿se realiza para cada posición posible de inserción? Si es así, en el ejemplo se observa los resultados cuando se ha insertado al comienzo de todos los trabajos ¿Por qué cuando el nuevo trabajo lo inserto en la primera posición, ya se calcula los tiempos de finalización si lo inserto en las otras posiciones? Una posible respuesta es que los tiempos de finalización más tempranos **antes de la posición de inserción no cambian**

2. Por qué se calcula el máximo tiempo de cada máquina y dicho valor será donde se inserte el nuevo trabajo
- Acerca de la **Busqueda local**
    1. Cuando yo saco el trabajo y lo inserto calculando el mejor *Makespan* (usando la acelearción de Taillard) ¿estoy realizando teoricamente la inserción del minimo local de la vecindad actual (es decir, el orden de los trabajos con la inserción hecha)?
    2. Por qué al realizar todas las inserciones posibles, tengo como resultado solo un óptimo local y no un óptimo global

## 5 Referencias

- Dr. Alexander Benavides