Problema de secuenciación de tareas en máquinas paralelas con objetivo de latencia.

Francisco Javier Mendoza Álvarez - alu0100846768@ull.edu.es David de León Rodríguez - alu0100965667@ull.edu.es Carlos García González - alu0100898026@ull.edu.es Aduanich Rodríguez Rodríguez - alu0100818130@ull.edu.es Alejandro David Carrillo Padrón - alu0100845808@ull.edu.es

Índice

- 1. Introducción
- 2. Descripción del problema
- 3. Función Objetivo
- 4. Estructura de la solución
- 5. Estructura de entorno
- 6. Algoritmos
- 7. Comparativa de Algoritmos
- 8. Conclusiones

Introducción

El problema de secuenciación de tareas con objetivo de latencia es un contratiempo común en múltiples ámbitos, no solo en el campo de la informática, es por esto que es interesante abordar este problema.

Proceso para la toma de decisiones que se centra en la asignación de recursos a tareas en periodos temporales determinados.



Secuenciación

Descripción del problema

Objetivo

Tratar de encontrar una distribución de las tareas a ejecutar entre las máquinas disponibles de forma que la suma de latencias de las tareas sea mínimo.

Problema

MAX

Número de Tareas por máquina.

MIN

Latencia Total.

Descripción del problema

M Máquinas N Tareas

Tenemos que introducir las N tareas en las M máquinas de forma que se minimice la suma de la latencia de las máquinas.



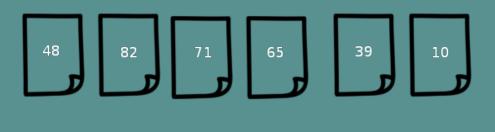
Descripción del problema

Latencia

Tiempo que espera cada tarea a ser ejecutada más el tiempo que tarda en ejecutarse.

Latencia Total

Suma de los tiempos de latencia de todas las tareas asignadas a esa máquina en el orden de ejecución correspondiente más los tiempos de espera concretos entre las ejecuciones de cada una de las tareas.







$$50 + (50 + (36 + 35)) + (50 + 36 + 35 + (40 + 78)) = 410$$



$$59 + (59 + (20 + 88)) + (59 + 20 + 88 + (18 + 21)) = 432$$

Latencia total 842

Función Objetivo

$$LatenciaTotal = \sum_{i=1}^{m} (P_0 + \sum_{j=1}^{n} (S_{jk} + P_k))$$

Donde:

m = Número de máquinas.

n = Número de tareas de la máquina "m".

Px = Tiempo de ejecución de la tarea "x".

Sjk = Tiempo de preparación entre la

tarea "j" y la tarea "k".

Estructura de la solución

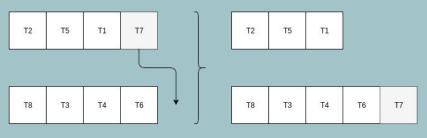
Tarea 1 Tarea 2 Tarea 3 (ArrayList) Vector de Tareas (ArrayList) Vector de Máquinas

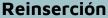
Tiempo
Tarea

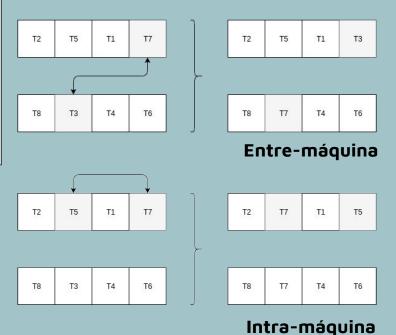
Tiempos de preparación
Integer [i][j]
Tiempo de preparar tarea "j"
después de la "i".

Estructuras de entorno

- Primero Mejor
- Greedy







Algoritmos - Greedy

EXPLICACIÓN

Mientras queden tareas que insertar, comprueba la máquina con mejor latencia y la inserta dentro de la misma en la mejor posición intra-máquina posible.

```
CODE
exec() {
     while (TasksToProcess > 0) {
          x = getBestMachine();
          for (i=0; i< x.getTareas().size(); i++){
               x.add(i, TasksToProcess.get(0));
               if(actualLatency > x.getLatency()){
                    actualLatency = x.getLatency();
                    bestIndex = i;
               else{
                    x.remove(i);
          x.add(bestIndex, TasksToProcess.get(0));
```

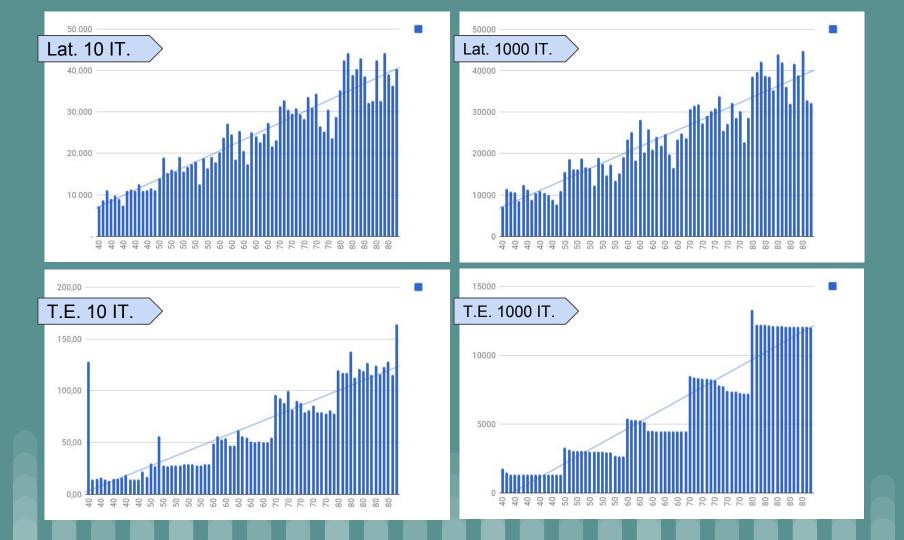


Algoritmos - Grasp

EXPLICACIÓN

Mientras queden tareas que insertar, genera una lista restringida de candidatos entre los X primeros elementos de "TasksToProcess" e inserta uno de ellos al azar de la mejor forma usando para ello un algoritmo Greedy.

```
CODE
exec() {
     buildSolution();
     upgrade();
buildSolution() {
     while (TasksToProcess > 0) {
          Random rnd(0 \rightarrow LRC.size());
//Greedy adding random task 'TasksToProcess.get(rnd)'
          x = getBestMachine();
          y = getBestPosOnMachine(x);
          x.add(y, TasksToProcess.get(rnd));
upgrade(){
//Search in local neighborhood for a better latency
```

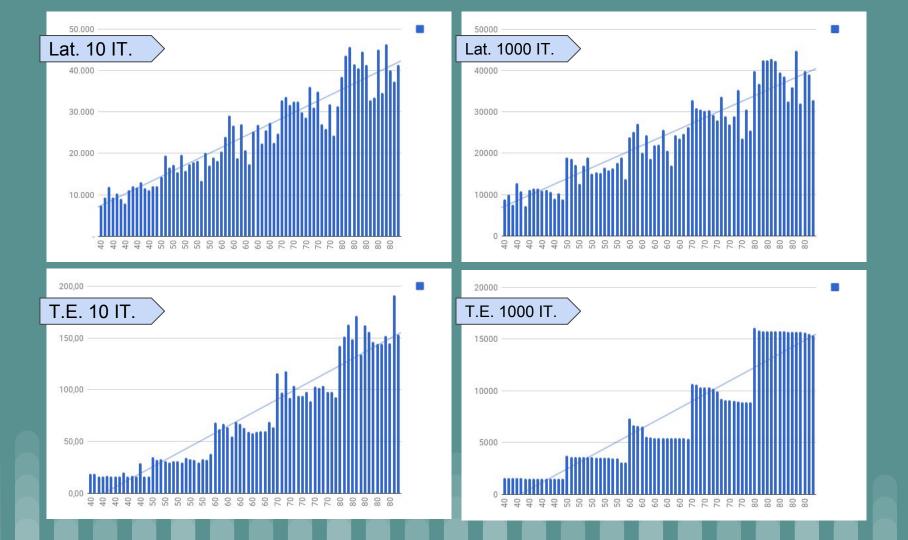


Algoritmos - Multiarranque

EXPLICACIÓN

Generamos las "N"
soluciones más dispares
posibles usando un
algoritmo aleatorio y
mejoramos dichas
soluciones usando
búsquedas locales
devolviendo la solución con
menor latencia de estas.

```
CODE
//N WANTED SOLUTIONS = number of different
solutions to start searching
exec(){
     ArrSols = new Solutions[N WANTED SOLUTIONS];
     for(i = 0; i<N WANTED SOLUTIONS; i++) {</pre>
          //Using any random Algorithm
          x = buildSolution();
          //Using any local search
          x.upgrade();
          ArrSols.add(x);
     return getBestSolution(ArrSols);
getBestSolution(Solutions[]){
     //return Solution with better latency (for)
```



Algoritmos - VNS

EXPLICACIÓN

estructuras de entorno, generando un vecino. En caso de que sea mejor se vuelve a la estructura de entorno inicial y se actualiza la solución. En caso contrario se pasa a la siguiente estructura de entorno.

CODE

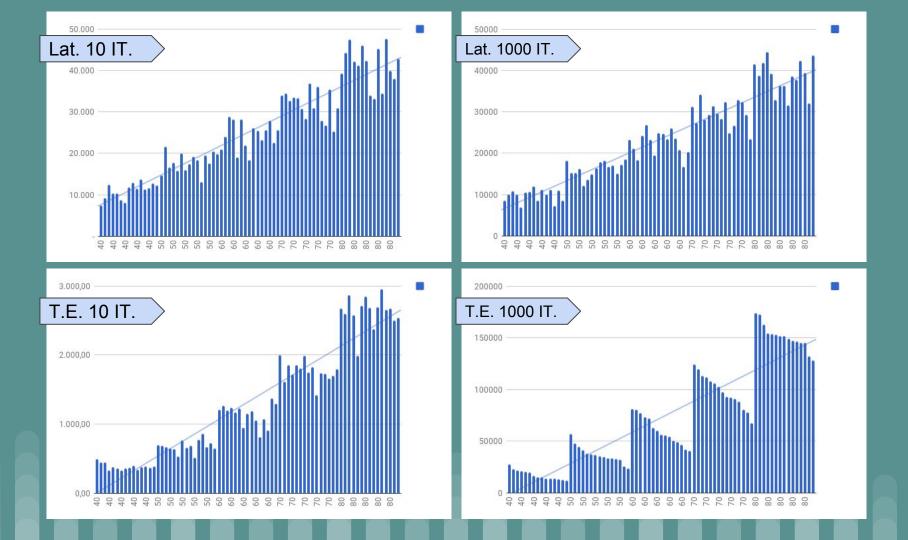
```
vnd() {
    entorno = 0;
    while(entorno < N_ENTORNOS) {
        y = x.getNeighbour(entorno);
        if(y.getLatency() <
        x.getLatency) {
            x = y;
            entorno = 0;
        }
        else entorno++;
    }
}</pre>
```

Algoritmos - VNS

EXPLICACIÓN

estructuras de entorno, alterando la solución actual dentro del entorno actual de forma aleatoria (shake). Tras esto mejoramos esta solución con una búsqueda local o un vns y comprobamos si es mejor que la solución conseguida anteriormente.

```
CODE
exec(){
     x = buildSolution(); //Using random Algorithm
     for(i = 0; i < N ITERACIONES; i++) {</pre>
           entorno = 0;
           while(entorno < N ENTORNOS) {</pre>
                y = x
                y.shake();
                y.vnd(); //Or local search
                if(y.getLatency() < x.getLatency()){</pre>
                      x = y;
                      entorno = 0;
                else entorno++;
```



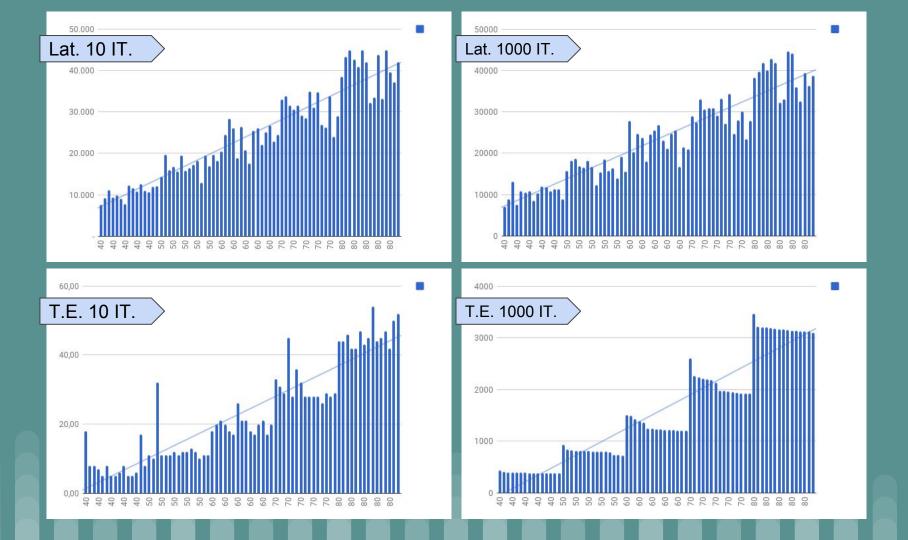
Algoritmos - Tabú Search

EXPLICACIÓN

Se construye una solución, se busca el mejor cambio posible entre los vecinos, si este no está en la lista tabú, se añade eliminando el cambio más viejo en caso de que la lista esté llena y se ejecuta el cambio.

Posteriormente se comprueba si mejora la solución o no.

```
exec(){
                                                   CODE
     x = buildSolution();//Using random Algorithm
     //Using between all neighborhood struct except
     reinsertion
     for (i = 0; i < N \text{ ITERATIONS}; i++) {
          y = x.getBestNeighborhoodChange(tabuList);
          if(!tabuList.contains(y)){
               if(tabuList.size() > MAXTABULISTSIZE)
                    tabuList.remove(0);
               tabuList.add(y);
               x.upgrade(y);
               if(actualLatency > x.getLatency()){
                     actualLatency = x.getLatency();
                    bestSolution = x;
```

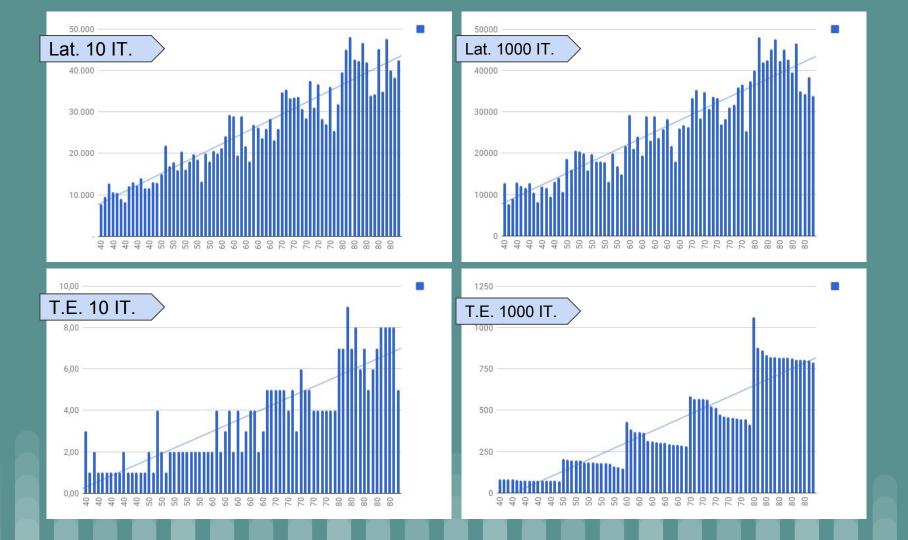


Algoritmos - LNS

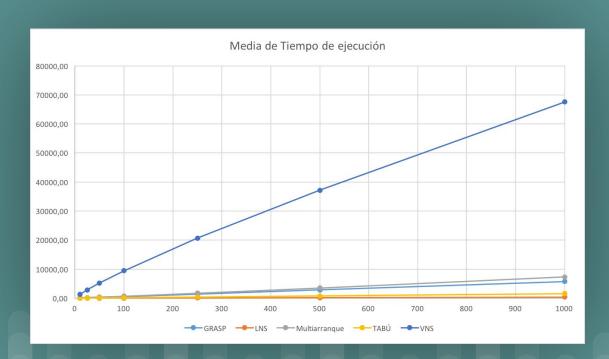
EXPLICACIÓN

Se genera una solución aleatoria inicial y se destruye un porcentaje de la misma aleatoriamente para reconstruirla usando una estructura de entorno y comprobar si se ha alcanzado una solución mejor. En dicho caso se reinicia el porcentaje de destrucción, mientras que en caso opuesto, este aumenta.

```
exec(){
                                                  CODE
     x = buildSolution(); //Using random Algorithm
     while(!stopCondition) {
     //Destroying a rate of random elements
          x.destroySolution(destroyRate);
     //Using between all neighborhood struct except
     reinsertion
          x.reconstructSolution();
          x.upgrade();
          if(actualLatency > x.getLatency()){
               actualLatency = x.getLatency();
               bestSolution = x:
               restartDestroyRate();
          else{ increaseDestroyRate(); }
```

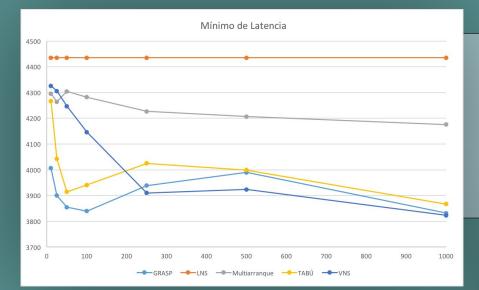


Comparativa de Algoritmos



T. Medio Ejecución

- ➤ LNS
- > TABÚ
- ➤ GRASP
- > MULTIARRANQUE
- > VNS



Latencia Media

- > VNS
- ➤ GRASP
- ➤ TABÚ
- > MULTIARRANQUE
- ➤ LNS

Latencia Mínima (Mejor resultado)

- > VNS
- ➤ GRASP
- ➤ TABÚ
- MULTIARRANQUE
- ➤ LNS



Conclusiones

1

EL ALGORITMO
CON MEJOR
RELACIÓN
LATENCIA/TIEMPO
(RESULTADO) ES
EL TABÚ SEGUIDO
DEL GRASP

2

CON EL TIEMPO
SUFICIENTE EL
ALGORITMO QUE
MEJORES
RESULTADOS
DEVUELVE ES EL
VNS

3

DEBIDO AL FACTOR
ALEATORIO DE
DESTRUCCIÓN DEL
LNS, ES EL
ALGORITMO QUE
PEOR RESULTADOS
HA DEVUELTO

¿Preguntas?

Gracias por su atención

