

Metaheurísticas

Trabajo Práctico

2 de septiembre de 2016

Russo, Christian	679/10
------------------	--------

Índice

1. Introducción Teórica	1
1.1. Colonia de Hormigas	1
2. El problema	4
3. Algoritmo Propuesto	8
3.1. Explicacion	8
3.1.1. Colonia de hormigas	8
3.1.2. Colonia de hormigas Version Alternativa	11
3.2. Pseudocodigo	14
3.2.1. Algoritmo principal	14
3.2.2. Alternativa: Muchas Feromonas	16
4. Parametros	18
5. Experimentación	20
6. Resolucion alternativa	25
7. Programacion lineal entera	26
8. Conclusión	28
9. Anexo	29
9.1. 0G100x100_muchos	29
9.2. 0G100x100_pocos	30
9.3. 45G100x100_pocos	32
9.4. 45G100x100_muchos	33
9.5. 0G400x400_pocos	34
9.6. 45G400x400_pocos	35
9.7. inst2	37
9.8. 0G1200x1200_muchos	37
9.9. 45G1200x1200_muchos	39
9.10. 45G110X90Y8E7AR	40

1. Introducción Teórica

1.1. Colonia de Hormigas

Es una metaheurística de la familia de PSO (Particle Swarm Optimization) basada en el comportamiento en grupo de las hormigas para definir el camino a un recurso deseado, en otras palabras es una metodología inspirada en el comportamiento colectivo de las hormigas en su búsqueda de alimentos. Es muy usada para solucionar problemas computacionales que pueden reducirse a buscar los mejores caminos o rutas en grafos. Es por eso que es muy importante recordar que las hormigas son prácticamente ciegas, y sin embargo, moviéndose al azar, acaban encontrando el camino más corto desde su nido hasta la fuente de alimentos (y regresar). Entre sus principales características se encuentran:

1. Una sola hormiga no es capaz de realizar todo el trabajo sino que termina siendo el resultado de muchas hormigas en conjunto.
2. Una hormiga, cuando se mueve, deja una señal química en el suelo, depositando una sustancia denominada **feromonía**, para que las demás puedan seguirla.

De esta forma, aunque una hormiga aislada se mueva esencialmente al azar, las siguientes decidirán sus movimientos considerando seguir con mayor frecuencia el camino con mayor cantidad de feromonas.

La metaheurística general consiste en lo siguiente:

1. En principio, todas las hormigas se mueven de manera aleatoria, buscando por si solas un camino al recurso que están buscando (una posible solución).
2. Una vez encontrada una solución, la hormiga vuelve, dejando un rastro de feromonas; este rastro puede ser mayor o menor dependiendo de lo buena que sea la solución encontrada.
3. Utilizando este rastro de feromonas, las hormigas pueden compartir información entre sus distintos pares en la colonia.
4. Cuando una nueva hormiga inicia su trabajo, es influenciada por la feromona depositada por las hormigas anteriores, y así, aumenta las probabilidades de que esta siga los pasos de sus anteriores al acercarse a un recurso previamente encontrado.

Figura 1: Ejemplo convergencia a una solución

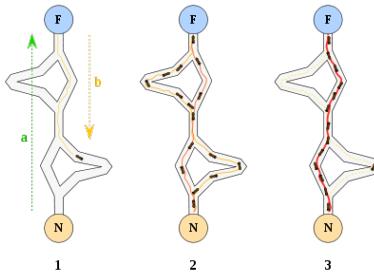
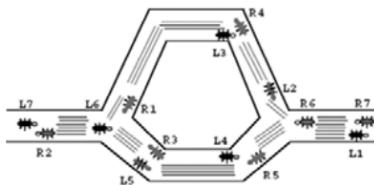


Figura 2: Ejemplo de uso de feromona



En la **figura 1**, podemos ver una serie de iteraciones donde las hormigas llegan a la Fuente de comida y vuelven, dejando feromonas y en la siguiente iteración la solución se ve influenciada por la feromona.

Finalmente se llega a una camino, el cual es elegido por casi todas las hormigas, siendo este la solución final.

En la **figura 2**, asumiendo que el número de líneas punteadas es proporcional a la cantidad de feromonas, se puede ver como el camino inferior es más corto que el superior, por lo cual muchas más hormigas transitarán por éste durante el mismo período de tiempo. Esto implica, que en el camino más corto se acumula más feromona mucho más rápido. Después de cierto tiempo, la diferencia en la cantidad de feromona en los dos caminos es lo suficientemente grande para influenciar la decisión de las nuevas hormigas que entran a recorrer estas vías.

Se puede ver que una gran ventaja de esta metaheurística es que puede construir una solución intercambiando información entre las distintas hormigas (soluciones), así generar una solución mejor de la que podrían generar individualmente.

Con el paso del tiempo, el rastro de feromonas comienza a evaporarse, y esto produce que los caminos pierdan su fuerza de atracción, cuanto más largo sea el camino, más tiempo demorara una hormiga en recorrerlo, más se evaporará la feromona y por ende serán menos frecuentado. Por su parte los caminos mas cortos (o mas óptimos) tendrán mayor cantidad de feromonas, por ende, mayor probabilidad de ser frecuentados.

ACO fue el primer algoritmo de optimización de Colonias de Hormigas desarrollado por Marco Dorigo en su tesis doctoral [3].

Algunas de las aplicaciones donde se utiliza esta metaheurística:

1. El problema del viajante de comercio (TSP)
2. Optimización para el diseño de circuitos lógicos combinatorios
3. Problemas de enrutamiento de vehículos
4. Problema de la asignación de horarios
5. Aplicaciones a análisis de ADN y a procesos de producción
6. Partición de un grafo en árboles:
7. Otros

Referencias

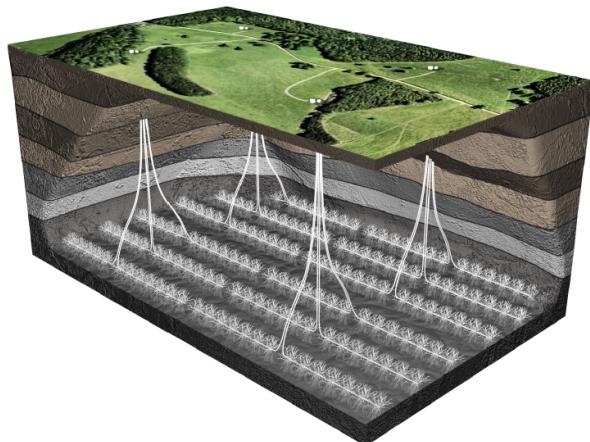
- [1] https://en.wikipedia.org/wiki/Ant_colony_optimization_algorithms
- [2] <http://www-2.dc.uba.ar/materias/metah/meta2016-clase7.pdf>
- [3] <http://people.idsia.ch/gianni/Papers/CEC99.pdf>
- [4] Ant colony optimization: applications and trends. Carlos Algarin

2. El problema

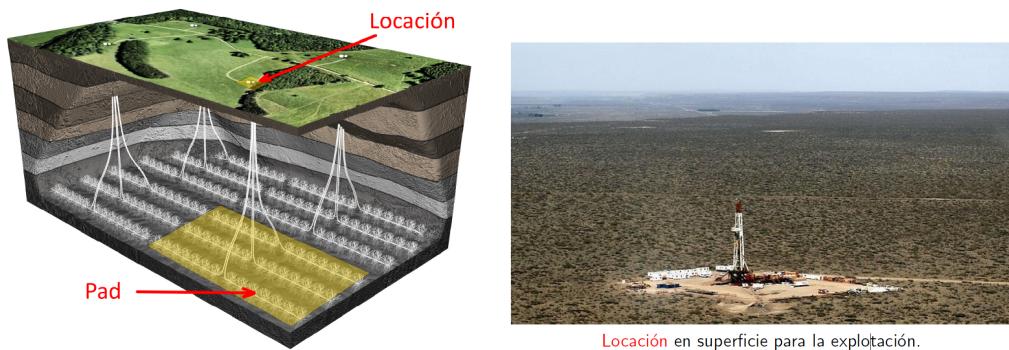
Un yacimiento petrolífero es una acumulación natural de hidrocarburos (gas natural y petróleo, entre otros) en el subsuelo. Debido a la creciente escasez de reservas de hidrocarburos acumulados en yacimientos convencionales, la industria del petróleo y diversos gobiernos nacionales han tornado su atención en las últimas décadas a la explotación de yacimientos no convencionales. Uno de los tipos de yacimientos más explorados está dado por las reservas de petróleo y gas natural almacenados en un tipo de rocas sedimentarias llamadas pelitas (shale), conocidos como yacimientos de *shale gas* y *shale oil*.

La explotación de este tipo de yacimientos utiliza métodos de fractura hidráulica, por medio de los cuales se generan fracturas en la roca madre para concentrar el petróleo y el gas natural y posteriormente proceder a su extracción. A pesar de que las primeras inyecciones de material para la extracción de hidrocarburos se remontan a la segunda mitad del siglo XIX, recién se comenzó a usar este tipo de métodos en forma extensiva a principios del siglo XXI, principalmente en Estados Unidos. Además de las reservas en Estados Unidos, en la última década se han descubierto enormes reservas de shale gas y shale oil en Argentina, Canadá y China.

Se describe el proceso de explotación de un yacimiento *shale*. En primer lugar, se realizan varias perforaciones verticales en el subsuelo que llegan hasta la roca madre. Como se ve a continuación:



El sector en la superficie alrededor de las bocas de pozo se denomina locación, y habitualmente ocupa un área rectangular de entre algunas decenas y unos pocos cientos de metros por lado. Estos equipos son los únicos que se ven en la superficie, y habitualmente su instalación involucra obras de nivelación del suelo y construcción de caminos de acceso. Como consecuencia, las locaciones no pueden estar sobre cursos de agua, barrancos o en sitios montanosos.



Locación en superficie para la explotación.

Cada perforación atraviesa la roca madre, y a lo largo de esta perforación se realizan los procesos de inyección de materiales para lograr la fractura de la roca. Luego, se utilizan las mismas para la extracción de los hidrocarburos que migran hacia las zonas de fractura.

La zona explotada a partir de una locación se denomina pad, y tiene una forma típicamente rectangular.

Dadas estas características del problema queremos que las zonas de fractura en la roca madre no se deban superponer.

Al momento de planificar la explotación de un yacimiento no convencional, uno de los principales problemas a resolver es donde ubicar las locaciones y que tipo de explotación realizar en cada una (lo cual determina el tipo y tamaño de los pads resultantes) con el objetivo de maximizar la producción y minimizar los costos y el impacto ambiental. Este problema se conoce con el nombre de optimización del área de drenaje, y como resultado se espera un plan de explotación que muestre las ubicaciones de locaciones y pads.

En la siguiente figura podemos ver el mapa de un yacimiento, y las configuraciones de pads que podemos usar para la explotación.



Los pads se deben ubicar siguiendo cierto ángulo α , llamado dirección de esfuerzo horizontal mínimo. Como por ejemplo:



Formalmente, los datos de entrada del problema están dados por los siguientes elementos:

1. El yacimiento $Y \subseteq \mathbb{R}^2$, que en este trabajo asumimos dado por un polígono en el plano (no necesariamente convexo). Todos los pads deben estar ubicados dentro del perímetro del yacimiento.
2. Una función $ogip : Y \rightarrow \mathbb{R}_+$ (original gas in place), que especifica la cantidad de shale gas esperada en cada punto del yacimiento, y el precio de venta $\rho \in \mathbb{R}_+$ de cada unidad extraída. Dado un pad $P \subseteq Y$ ubicado dentro del yacimiento, el gas total obtenido por explotar el pad esta dado por $ogip(P) := \int_P ogip(x)dx$
3. Un conjunto $S = \{S_1, \dots, S_k\}$ de configuraciones posibles de pads, que podemos utilizar para explotar el yacimiento. Para cada configuración $S \in S$, tenemos estos datos:
 - a) Largo $lps \in \mathbb{R}_+$ y ancho $aps \in \mathbb{R}_+$ del pad, en metros.
 - b) Largo $lls \in \mathbb{R}_+$ y ancho $als \in \mathbb{R}_+$ de la locación en metros, y asumimos que $lls < lps$ y $als < aps$.
 - c) La locación esta ubicada en el centro del pad, pero se puede mover algunos metros de este centro para evitar obstáculos geográficos. El parámetro de tolerancia $tol_s \in \mathbb{R}_+$ especifica la cantidad máxima de metros que el centro de la locación se puede mover con relación al centro del pad.
 - d) Finalmente, se tiene el costo $c_s \in \mathbb{R}_+$ de construcción del pad. Dado un pad P correspondiente a la configuración S , definimos su margen neto como $neto(P) := \rho \times ogip(P) - c_s$.
4. Un conjunto de obstáculos (habitualmente de índole geográfica) que las locaciones deben evitar. Consideramos que cada obstáculo esta dado por un polígono en el plano, y ninguna locación se puede superponer con ningún obstáculo.
5. Un ángulo $\alpha \in [0; 2\pi]$ de explotación ideal, denominado ángulo de esfuerzo horizontal mínimo, que especifica la orientación aproximada que deben tener los pozos horizontales sobre el yacimiento con relación al norte geográfico. Como esta orientación es aproximada, se tiene una tolerancia $\beta \in [0; 2\pi]$, que especifica que todos los pads deben estar orientados en un ángulo comprendido en el intervalo $[\alpha - \beta, \alpha + \beta]$.

El problema consiste en hallar un conjunto de pads $Ps = \{P_1, \dots, P_n\}$ y un conjunto de locaciones $Ls = \{L_1, \dots, L_n\}$ (de modo tal que la locación L_i corresponde al pad P_i , para $i = 1, \dots, n$) que maximice $neto(P) := \sum_{i=1}^n neto(P_i)$ de modo tal que se cumplan las siguientes restricciones:

1. Todos los pads deben estar contenidos dentro del yacimiento, es decir $P_i \subseteq Y$ para $i = 1, \dots, n$.
2. Como restricción, los pads de la solución no se deben superponer, dado que corresponden a zonas de fractura en la roca madre.
3. Cada pad y su locación deben responder a las especificaciones de una configuración de S . Es decir, para cada $i = 1, \dots, n$ debe existir una configuración $S \in S$ tal que P_i tiene largo lps y ancho aps , L_i tiene largo lls y ancho als y su centro esta a no más de tol_s metros del centro de P_i , y finalmente P_i y L_i están orientados en un mismo ángulo, el cual debe estar entre $[\alpha - \beta, \alpha + \beta]$.
4. Ninguna locación de Ls se debe superponer con ningún obstáculo.

Por ejemplo, en la siguiente figura se muestra un yacimiento y los obstáculos dentro del yacimiento, y en la figura contigua se muestra una solución factible para $\alpha = \pi/4$ y para dos configuraciones posibles. Dado que la función $ogip$ no siempre esta bien determinada de antemano (y en ocasiones se trabaja con estimaciones poco fiables de esta función) alternativamente se puede solicitar que se maximice el área total cubierta con los pads propuestos, en lugar del beneficio neto total obtenido. El algoritmo que se presenta en la próxima sección permite utilizar cualquiera de estas dos funciones objetivo, o una combinación lineal de ambas.



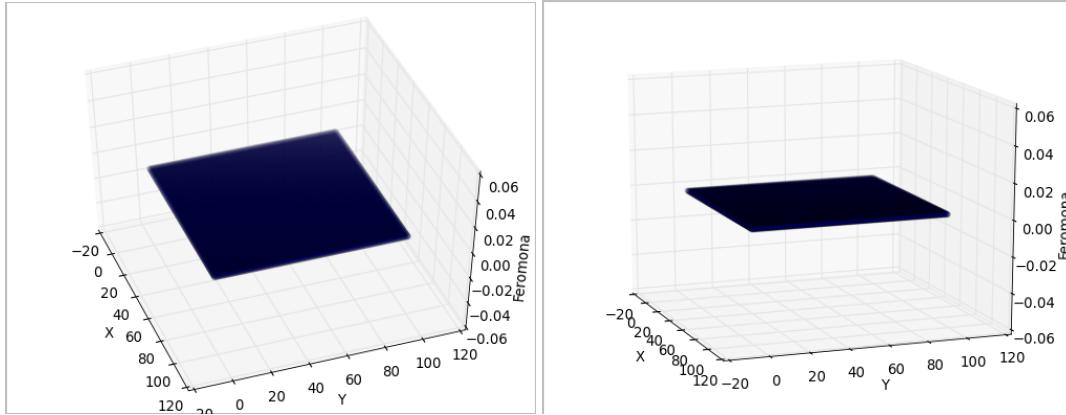
3. Algoritmo Propuesto

3.1. Explicacion

3.1.1. Colonia de hormigas

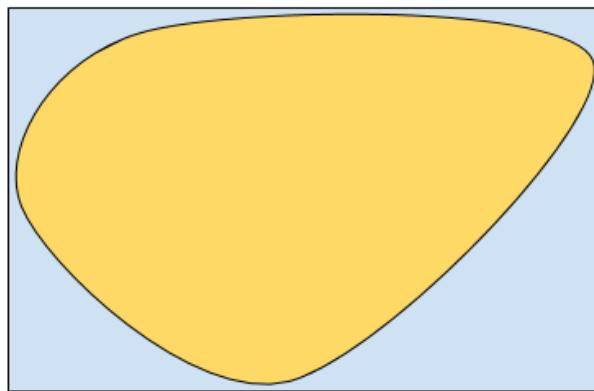
El algoritmo implementado esta basado en la metaheuristica de **colonia de hormigas**.

La idea general es tener una matriz que representa a la **feromonas**, esta matriz representa la region de entrada, en otras palabras el valor en la posicion (x,y) de la matriz de feromona representa el valor de la feromona en dicha posicion del suelo. En un principio se inicializa con todos los valores en 0, como se ve a continuacion:



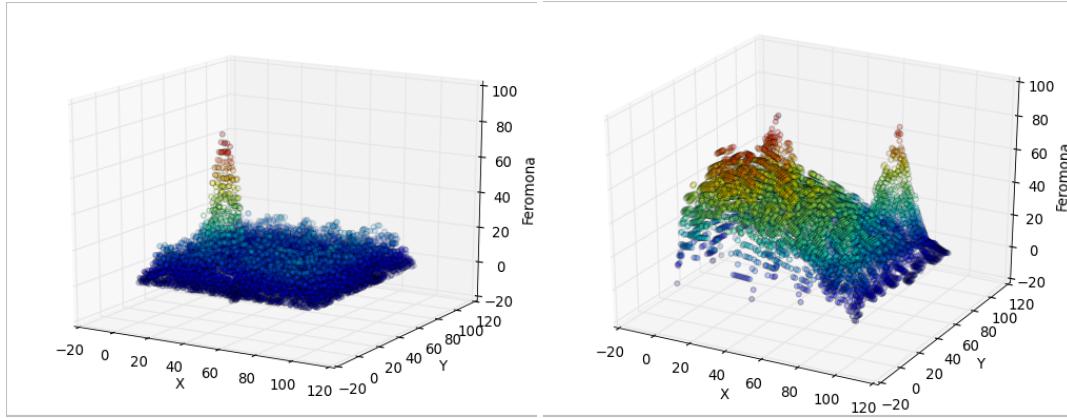
La matriz de feromona esta **discretizada** con un valor **configurable por parametro**. Por ejemplo, si la region es una region de 100×100 metros, pero la discretizacion de la feromona la seteamos en 10 metros, vamos a tener una matriz de feromona de 10×10 . Es clave notar en este punto que cuanto menor es el valor de la discretizacion de la feromona mayor cantidad de puntos en la matriz y por lo tanto vamos a lograr mejores resultados pero a su vez resultados con tiempo computacional mas alto (ver seccion de experimentacion).

Por otro lado, contamos con una estructura auxiliar, una matriz de tamaños iguales que la matriz de feromona, esta estructura contiene 0 y 1 dependiendo de la **disponibilidad** del punto de la feromona. Esto es utilizado para saber cuando una feromona esta disponible, dado que los vamos a ir tapando con el correr de las iteraciones y por otro lado, en casos de que la region original no sea rectangular o este rotada, la matriz de feromona se arma de forma tal que la region quede incluida y los espacios fuera de la region se setean como **no disponibles** en esta nueva estructura. En la siguiente figura vemos un ejemplo donde la sección amarrilla seria la region, y la azul seria la matriz de feromona, por lo tanto en la matriz de disponibilidad en los casilleros correspondientes a partes azules tendriamos un 1 indicando que no esta disponible esa feromona, ya que no esta dentro de la region.



Lo siguiente es, ejecutar una cantidad configurable de iteraciones el algoritmo obteniendo en cada solucion, un conjunto de soluciones que van **actualizando** la matriz de feromona y en cada paso del algoritmo vamos **chequeando y guardandonos la mejor solucion**, siendo la mejor solucion la que tenga el valor mas alto del ojip tapado.

En las siguientes imágenes podemos ver algunos ejemplos de feromonas luego de varias iteraciones.



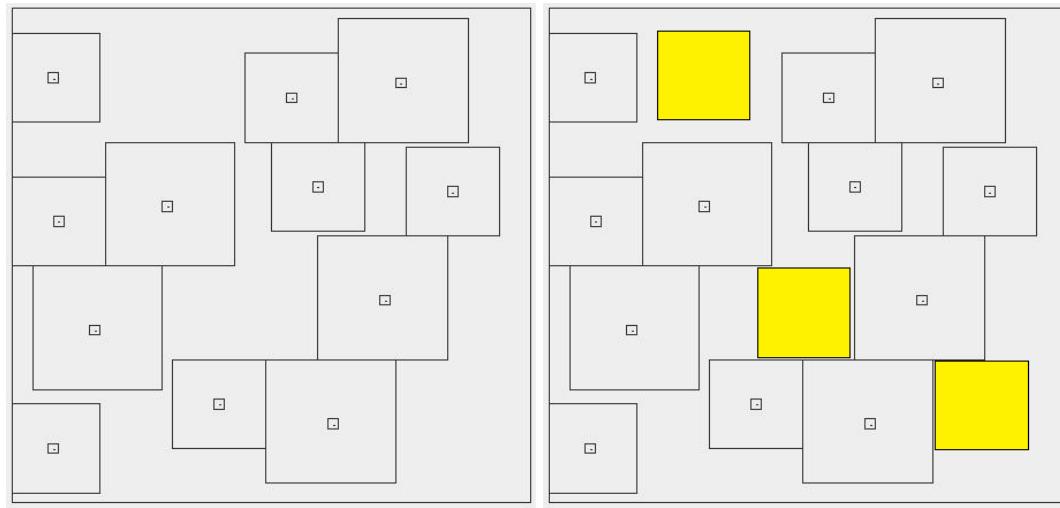
El algoritmo está dividido en dos partes, la **iteración inicial** y el **resto de las iteraciones** (decisión tomada para facilitar la implementación).

A continuación se explica el trabajo de cada hormiga, es decir la forma de conseguir cada solución dependiendo si es la iteración inicial o el resto de las iteraciones.

Iteración Inicial: En esta iteración se crean una **cantidad configurable** de soluciones random, y para cada una de estas se actualiza la matriz de feromonas de la forma que corresponda.

Para crear una solución random, la idea principal es meter pads centrados en puntos random de la región, teniendo en cuenta que sean válidos (que estén dentro de la región, sin pisarse y sin interceptarse con una restricción) hasta no poder meter más pads. Notar que también se elige la semilla de forma random. El problema en este caso es decidir cuando ya no se puede meter pads (dado que estamos trabajando en un plano **continuo**), por lo tanto se consideró tener un **valor configurable** de intentos de meter pad fallidos. En caso de fallar en insertar el pad random esa cantidad de veces entonces se considera que no entra ningún pad más y se retorna la solución.

A continuación podemos ver un ejemplo de una solución random, donde termino de poner pads porque se **creyo** que no entraban más, pero podemos ver en la otra figura, marcado con amarillo 3 posibles pads que se nota que no se encontraron.



Resto de las iteraciones: En esta iteración se crean una **cantidad configurable** de soluciones no random, y para cada una de estas se actualiza la matriz de feromonas de la forma que corresponda.

Para crear una **solución no random**, la idea principal es agarrar el punto de la feromona más **caliente** y generar una **cantidad configurable** de pads random que puedan tapar esa feromona.

Nota: si no consigo ningún pad random que tape dicho punto de la feromona (dado que los pads pueden ser inválidos, por ejemplo tocando una restricción), descarto ese punto de la feromona.

La manera de conseguir un pad random que tape un punto c, es tan simple como un pad posicionado en cualquier lugar de la region que tape a c. **Esto esta hecho de esta forma para que cada solucion sea distinta de las otras.**

Una vez tapado el punto de la feromon, se acomoda el pad, se tapan el resto de los puntos de la feromon que este pad tapo (tambien actualizamos la matriz de disponibilidad) y se itera hasta no tener mas puntos feromon para tapar.

Actualizacion de la feromona: Para actualizar la feromona utilizamos una funcion llamada **esBuenaSolucion** que determina si una solucion es buena o mala. Contamos con un **parametro configurable** dado que se tiene 3 formas distintas de ver si una solucion es buena o mala

1. Opcion 0: Una solucion es buena si el ogip cubierto por esta solucion es mas que el 75 % del total del ogip, en otro caso es una mala solucion.
2. Opcion 1: Una solucion es buena si el ogip cubierto por esta solucion es mas que la mitad de la suma del maximo y minimo ogip hasta el momento, en otro caso es mala solucion.
3. Opcion 2: Una solucion es buena si el ogip cubierto por esta solucion es mas que el promedio de los ogip de las soluciones calculadas hasta el momento, en otro caso es mala solucion.

En caso de que la solucion sea buena se recorre la matriz de feromonas, aumentando (calentando) en cada casillero (punto de la feromona) tapado por un pad en dicha solucion un valor igual al ogip en ese punto (normalizado) por una constante configurada por parametro. Es analogo para el caso de una solucion mala, solamente que disminuyendo (enfriando).

Importante: Tener en cuenta que para todos los casos, una vez elegido el pad que voy a agregar a mi solucion, a este pad lo **acomodo** haciendo que se mueva para la direccion mas cercana a otro pad o borde, hasta chocarce con el. De esta forma obtengo soluciones con pad pegados entre si y no aparecen huecos.

Una vez terminadas todas las iteraciones vamos a tener guardado la mejor solucion, el numero de iteracion de donde salio dicha solucion y el tiempo en conseguirla.

Notar que la mejor solucion no necesariamente es de la ultima iteracion, es por eso que la vamos guardando en cada iteracion y tambien vamos guardando el numero y tiempo de la iteracion de donde se origino la mejor solucion.

3.1.2. Colonia de hormigas Version Alternativa

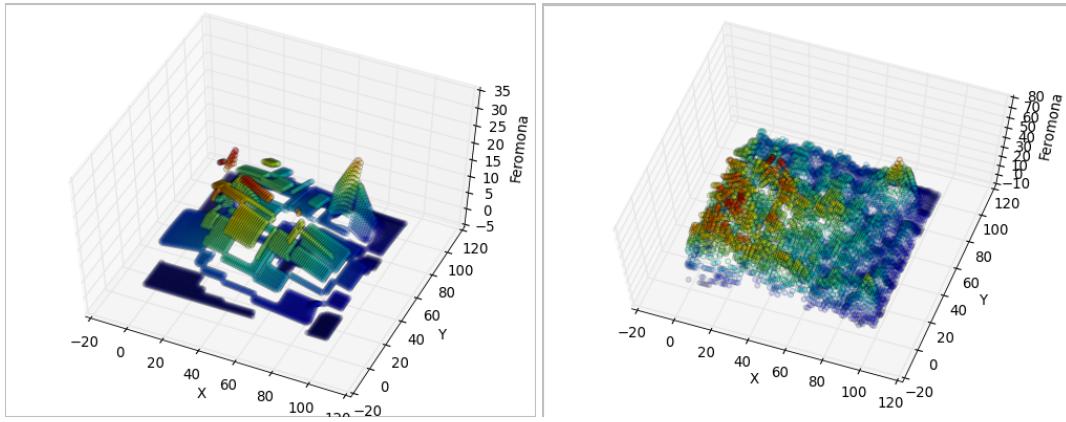
Tambien se desarrollo un algoritmo extra, tambien basado en **colonias de hormigas**, implementado de forma casi identica al anterior, salvo que en lugar de tener una unica matriz de feromonas, tenemos una matriz de feromonas por cada semilla, es decir si tengo 5 semillas (tipo de pad) tengo 5 matrices de feromona y una unica matriz de disponibilidad.

Entonces a la hora de actualizar la matriz de feromona, actualizamos para cada matriz los puntos tapados por los pads que tienen esa semilla. Por ejemplo, si tenemos 2 semillas, una grande y una chica, en una matriz de feromona vamos a actualizar los puntos tapados por los pads chicos y en la otra matriz de feromona actualizamos los puntos tapados por pads grandes.

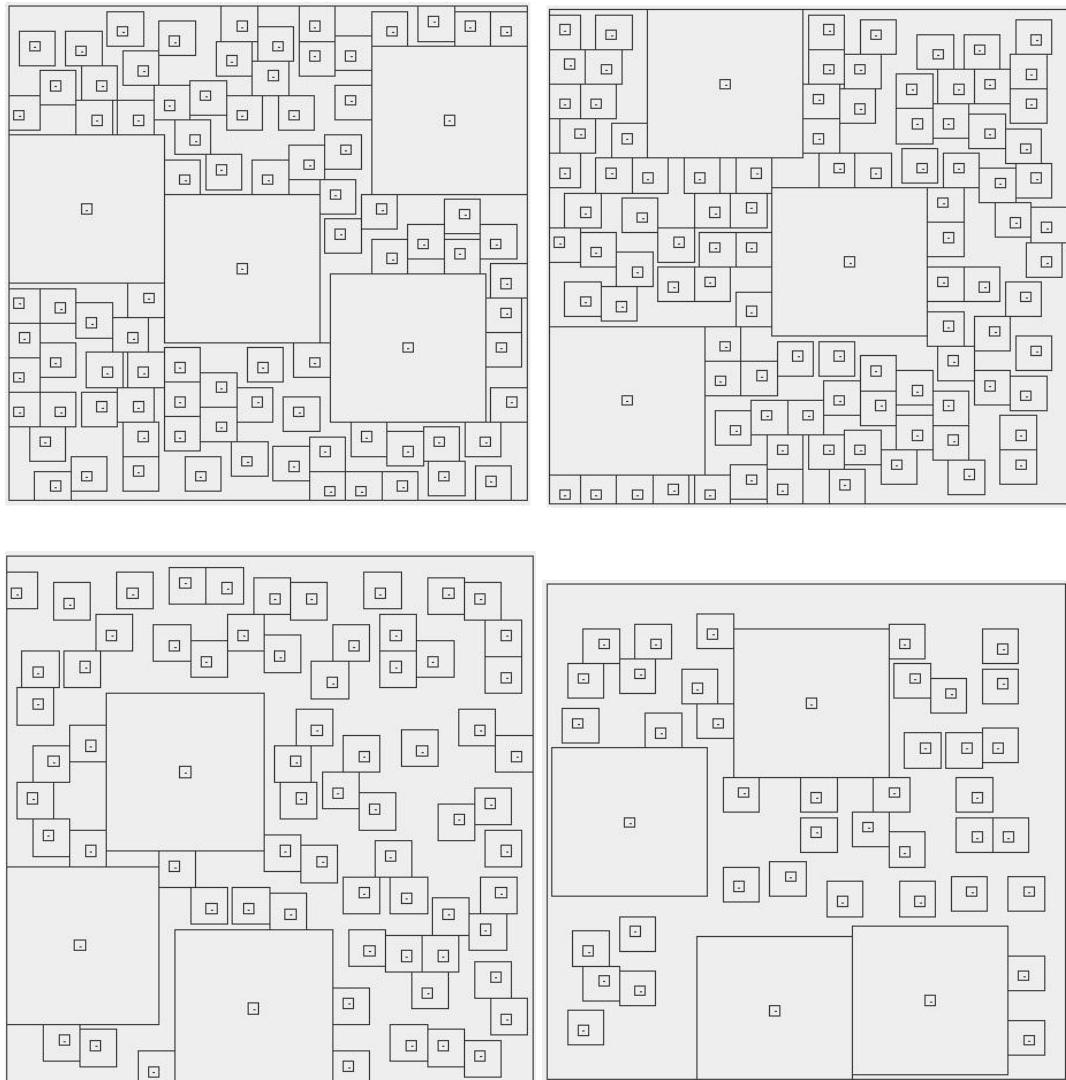
A la hora de buscar la feromona mas caliente, se busca entre todas las matrices de feromona.

El objetivo de esto es notar la variacion de la feromona, y tratar de ver que en algunos casos es conveniente poner los pads mas grandes en los puntos mas calientes mientras que los lugares restantes, por ejemplo a los costados de los lugares de alto valor, se agregan pads mas chicos.

A continuacion se muestran ejemplos de feromonas para esta version alternativa. Podemos ver en la figura de la izquierda como se modifcio la feromona en los lugares donde tiene los pads mas grandes. Por otro lado, la feromona de la derecha se nota como esta modificada en los lugares que rodean a los pads mas grandes, concluyendo que se pusieron pads mas chicos en los alrededores de los mas grandes (ver seccion experimentacion)



A continuacion podemos ver algunos ejemplos de soluciones obtenidas sobre una misma instancia cambiando los parametros (ver mas en seccion experimentacion).



Notar que en los dos primeros casos no quedaron huecos mientras que en los ultimos dos si, esto se debe a la discretizacion de la feromon (en los ultimos dos casos la discretizacion es un numero mas alto, por lo tanto tenemos menos lugares que tapar, provocando huecos).

3.2. Pseudocódigo

3.2.1. Algoritmo principal

```
resolver() {
    inicializarFeromonas();
    ejecutarIteracionInicial();
    return ejecutarProximasSoluciones();
}
```

InicializarFeromonas() es una función que inicializa la feromona como una matriz del tamaño de la región, en caso que la región no sea rectangular la inicializa con el rectángulo más chico que contenga a la región.

También inicializa una matriz disponibilidad del mismo tamaño que la feromona pero esta contiene 1 o 0 diciéndonos si una feromona es válida o no, sea porque ya está usada o porque la región es más chica que la matriz de feromonas y en esa feromona no tenemos región.

```
ejecutarIteracionInicial() {
    soluciones = crearSolucionesRandom();
    for (Solucion solucion : soluciones) {
        if(esBuenaSolucion()){
            actualizarFeromona(solucion, OperacionFeromona.Calentar);
        } else {
            actualizarFeromona(solucion, OperacionFeromona.Enfriar);
        }
    }
}
```

ejecutarIteracionInicial() crea una cantidad establecida por parámetro de soluciones randoms y para solución chequea si es una buena o mala solución, la función **esBuenaSolucion()** cambia según un valor pasado por parámetro, pero en definitiva, devuelve **true** si es una solución considerada buena o **false** si es considerada mala.

En caso de que la solución sea buena, **calentamos** la matriz de feromonas y **enfriamos** en caso contrario.

La función **actualizarFeromona()** simplemente recorre la matriz **calentando** o **enfriando** cada valor respectivamente. Pero notar que la calienta **teniendo en cuenta el valor del ogip en ese punto**, es decir, se normaliza el ogip y en cada punto de feromona se calienta o enfria un valor igual a **escalar*feromonaNormalizadaEnElPunto**. Esto es para que el algoritmo de colonias de hormigas tenga en cuenta los valores originales del problema para generar sus soluciones.

La función **esBuenaSolucion()**, tiene 3 opciones que se cambian dependiendo de un valor pasado por parámetro

1. Opción 0: Una solución es buena si el ogip cubierto por esta solución es más que el 75 % del total del ogip, en otro caso es una mala solución.
2. Opción 1: Una solución es buena si el ogip cubierto por esta solución es más que la mitad de la suma del máximo y mínimo ogip hasta el momento, en otro caso es mala solución.
3. Opción 2: Una solución es buena si el ogip cubierto por esta solución es más que el promedio de los ogip de las soluciones calculadas hasta el momento, en otro caso es mala solución.

```
crearSolucionesRandom() {
    ret = new Solucion()
    while (hasta que el área deje de cambiar) {
        Coordenada c = generarCoordenadaRandom()
        Pad pad = crearPadConSemillaRandomCentradaEnCoordenada(c)
        if (padValido(pad)){
            Pad padAcomodado = acomodarPad(pad);
            agregarPadASolucion(ret, padAcomodado);
        }
    }
}
```

```
    }  
    return ret;  
}
```

La condicion del while corta cuando ya no se pueden meter mas pads en mi solucion random, esto se hace teniendo en cuenta una cantidad fijada por parametro de intentos de meter un pad, es decir, intento meter pads en la solucion y si la cantidad de veces que no pude meter es mayor al parametro seteado, se asume que no entran mas pads y sale del while.

Esto se hace para tratar de manejar la region en un plano **continuo** y para tratar de solucionar el problema de saber cuando ya no entran mas pads.

`GenerarCoordenadaRandom()` generada un x,y random dentro de la region.

crearPadConSemillaRandomCentradaEnCoordenada(c) elije una semilla random y crea un pad centrado en c

padValido(pad) chequea si el pad no se pisa con ninguna restriccion, ni se va fuera de la region, ni se pisa con otro pad ya agregado a la solucion.

acomodarPad(pad) mueve el pad para una direccion random hasta chocarce con un borde u otro pad sin destapar el centro. Eso se hace para tratar de pegar todos los pads en la solucion.

`agregarPadASolucion()` agrega el pad a la solucion.

`ejecutarProximasSoluciones()` ejecuta una cantidad de veces igual a `cantIteraciones`, un algoritmo similar a `crearSolucionesRandom()`, llamado `generarSolucionesMaximaTemperatura()`. De esta forma se crean soluciones durante muchas iteraciones.

`generarSolucionesMaximaTemperatura()` es exactamente igual a `crearSolucionesRandom()` nada mas que cambiando el metodo `crearSolucionesRandom()` por `generarSolucionesMaximaFeromona()`. Esto significa que crea una cantidad configurable de soluciones de maxima feromonas. Y para cada solucion chequea si es buena o mala actualizando la feromona como corresponda al igual que lo hicimos en la iteracion inicial.

Una solución de máxima feromona es una solución que tiene en cuenta el valor de la feromona para generarse y se genera con el siguiente algoritmo:

```

construirSolucionMaximaTemperatura() {
    sol = new Solucion();
    while (mientras que tenga feromonas disponibles) {
        Feromona p = getMaximaFeromona()
        if (es una feromona que se puede tapar) {
            for (int j = 0; j < getCntIntentosTaparFeromona(); j++) {
                nuevoPad = generarNuevoPad(p);
                if (esPadValido(nuevoPad)) {
                    nuevoPad = acomodarPad(nuevoPad);
                    agregarPadASolucion(nuevoPad);
                    break;
                }
            }
        }
    }
    return sol;
}

```

Mientras tenga feromonas disponible, es decir que todavia no las tapas (y estan dentro de la region) ejecuto todo el codigo dentro del while.

Obtengo la maxima feromona con `getMaximaFeromona()` y chequeo si es una posible feromona a tapar, dado que podria pasar que esa feromona este en una restriccion. Una vez que ya se que esa feromona la puedo tapar, trato de generar `getCantIntentosTaparFeromona()` pads (este valor es seteado por parametro).

La idea general es que para cada iteración genero un pad random que tape a la feromonía, chequeo si es válido, y si es válido lo agrego a la solución y dejo de intentar tapar esta feromonía.

Si no encontro ningun pad que sea valido y tape a la feromona en `getCantIntentosTaparFeromonas()` intentos entonces ya esa feromona la descarto.

Notar que a los pads los acomodo (al igual que antes) para que queden pegados a otros pads o al borde.

Nota importante: Tanto en la generacion de soluciones random o las soluciones de maxima feromonas, a la hora de fijarse si es una buena o mala solucion para actualizar la feromona, se chequea si es la **mejor solucion**, en caso de ser la mejor se **guarda**. Esto es para guardar la mejor solucion en el camino, podria llegar a pasar que la mejor solucion la encuentre en iteraciones iniciales y las siguientes sean peores.

3.2.2. Alternativa: Muchas Feromonas

A parte de tener un algoritmo de colonias de hormigas que ejecuta con una unica feromona, se programo una version alternativa donde contamos con mas de una feromona. Es decir para cada solucion, en lugar de tener una unica feromona, **tenemos una matriz de feromona para cada semilla**.

Para esto se modifica levemente el codigo teniendo en cuenta que ahora manejamos arrays de feromonas, y cambian levemente los algoritmos de actualizar la feromona. En particular, el algoritmo para obtener cual es la maxima feromona es el siguiente:

```
getMaximaFeromona() {
    result = null;
    for (f in todas las feromonas) {
        if(si la feromona f tiene valores disponibles)
            if(maximo de f > result)
                result = f1;
    }
    return result;
}
```

El algoritmo es bastante sencillo, la idea es recorrer todas las feromonas buscando el maximo valor.

Tener en cuenta que a la hora de actualizar la feromona, cada feromona solo se actualiza donde corresponde. Por ejemplo, la feromona correspondiente a la semilla 0 se calienta o enfria solo en los puntos donde la solucion puso semillas 0.

4. Parametros

En esta sección se explicarán los parámetros utilizados a la hora de hacer la experimentación de todos los algoritmos.

Notar que los algoritmos utilizados para comparar resultados son:

1. Scip (S)
2. Goloso (G)
3. Goloso Máximos Locales (GML)

todos estos serán descriptos con más detalles en la sección **experimentación**

Los parámetros usados para estos algoritmos son:

1. Nx: Valor de la discretización del eje X.
2. Ny: Valor de la discretización del eje Y.
3. PMD: **Paso Mejora Discretización**, en el algoritmo GML se utiliza para **re-discretizar**, leer la explicación en la sección **experimentación**
4. PMP: **Paso Movimiento Pad**, en el algoritmo GML se utiliza para el paso en que se mueven los Pads, a la hora de buscar el máximo local, leer la explicación en la sección **experimentación**

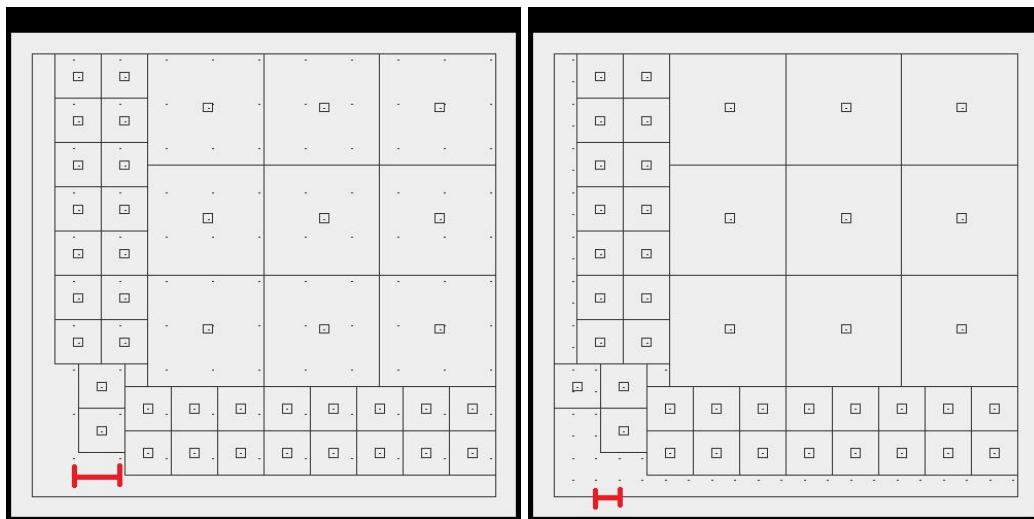
Por otro lado, para el algoritmo de colonia de hormigas se utilizaron los siguientes parámetros:

1. IMPSR: **Intentos Meter Pad Solucion Random**, para ver cuando se termina de intentar meter pad en las soluciones tipo random (recordar que trabajamos en el continuo, y tenemos que decidir cuándo ya creemos que se llenó la región).
2. CITF: **Cantidad Intentos de Tapar una Feromonía**, cantidad de pads que tapan a una feromonía, para cada uno pruebo si es válido. Si ninguno es, se descarta esa feromonía.
3. CSRI: **Cantidad Soluciones Random Iniciales**, cantidad de soluciones de la primera iteración. (Soluciones random)
4. CI: **Cantidad Iteraciones**, cantidad iteraciones luego de la inicial.
5. CSNRPI: **Cantidad Soluciones No Random Por Iteracion**, cantidad de soluciones por iteración (Luego de la inicial).
6. MCBS: **Modo Chequeo Buena Solución**, el modo para chequear cuando una solución es buena o mala (para enfriar o calentar la feromonía, explicado mejor en la sección **Algoritmo Propuesto**).
7. DF: **Discretización Feromonía**, la discretización de la matriz de feromonas.
8. FCF: **Factor Cambio Feromonía**, factor que se multiplica al actualizar la feromonía (también se lo multiplica por el óptimo normalizado)

5. Experimentación

En esta sección se presentan los resultados de la experimentación realizada. Pero previamente es necesario conocer los algoritmos con los cuales se compara nuestra metaheurística.

1. Scip: Este algoritmo está realizado con programación lineal entera y se explica en detalle en la sección **Programación Lineal Entera**.
2. Goloso: Este algoritmo es un simple Goloso, es decir, en cada iteración agrega a la solución un pad que más OGIP tiene.
3. Goloso Máximos Locales: Este algoritmo, en cada iteración busca el pad de mayor OGIP (al igual que el goloso), pero como esto está ligado a la discretización, a este pad se lo mueve tratando de ubicarlo en algún lugar cercano donde tenga mayor OGIP, es decir, no importa al 100% la discretización, dado que se consigue un pad centrado en la discretización (este pad es el pad con mayor OGIP de todos los pads centrados en la discretización) y luego busco un máximo local en los alrededores y una vez encontrado lo agrega a la solución. Para esto se utiliza un parámetro **Paso Movimiento Pad** que indica el paso que se tiene en cuenta a la hora de mover el pad buscando el máximo local. Una vez que no tengo más pads disponibles puede haber pasado que al mover los pads, no tenga más pads disponibles de los centrados en la discretización, pero si existen huecos donde entran otros, por lo tanto, se **re-discretiza** el área no tapada hasta el momento, se hace una discretización más fina, y para esto se usa el parámetro **Paso mejora Discretización** que indica en cuánto se achica la discretización. Luego se vuelve a calcular los posibles pads para esta nueva discretización. Notar que solo se discretiza más fino los sectores no tapados por los pads provenientes de la discretización más gruesa. Por ejemplo, en las siguientes figuras podemos ver cómo en la primera el paso de la discretización es más grueso que en la segunda (marcado en rojo). Y también podemos ver cómo la discretización en la segunda solo se hace en los lugares no tapados. Notar que la discretización está marcada con puntos en la región.



Antes de continuar se explican qué son cada ítem de los resultados obtenidos:

1. Tiempo:
2. Cant. Pads
3. Area (%)
4. OGIP
5. Area Superpuesta (del total cubierto) (%)
6. Cant. Ar. Cubierta
7. Cant. Ar. Superpuesta
8. Ar. Region

9. Iter. Sol.

Lo primero que se hizo fue un analisis de la variacion de los parametros. Entonces analizando los resultados en la sección **anexo** se concluyo que los parametros CITF (Cantidad Intentos de Tapar una Feromona), FCF (Factor Cambio Feromona), IMPSR (Intentos Meter Pad Solucion Random) se van a dejar fijos. Por otro lado, se decidió hacer que CSRI = CSNRPI dado que no importa que iteración sea, siempre dejamos seteada la cantidad de soluciones en un mismo valor.

Entonces los parametros que nos quedaron para variar son CSRI (Cantidad Soluciones Random Iniciales = Cantidad Soluciones No Random Por Iteración), CI (Cantidad de Iteraciones), MCBS (Modo Chequeo Buena Solución), DF (Discretización Feromona)

A la hora de analizar el tiempo vemos que el parametro MCBS no influye, por lo tanto no lo tenemos en cuenta para esta experimentación (Nota, se puede ver que el tiempo cambia levemente si se cambia el MCBC, pero nada significativo).

Lo primero que se analizó fue el tiempo de ejecución si se varía la cantidad de soluciones por iteración, y para eso observemos la siguiente tabla:

Algoritmo	Input	Corrida							Resultados	
		IMPSR	CITF	CSRI	CI	CSNRPI	MCBS	DF		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5	10	5	0	6000	10	6.408
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10	10	10	0	6000	10	14.518
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5	20	5	0	6000	10	8.831
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10	20	10	0	6000	10	10.59
CH	inst2	100	4	5	10	5	0	60	10	4.327
CH	inst2	100	4	10	10	10	0	60	10	7.51
CH	Inst2	100	4	5	20	5	0	60	10	2.806
CH	inst2	100	4	10	20	10	0	60	10	4.56
CH	0G400x400_pocos	30	4	5	10	5	0	200	10	12.014
CH	0G400x400_pocos	30	4	10	10	10	0	200	10	18.793
CH	0G400x400_pocos	30	4	5	20	5	0	200	10	12.14
CH	0G400x400_pocos	30	4	10	20	10	0	200	10	15.667

En esta tabla podemos observar 6 subconjuntos de resultados agrupados entre sí, donde para cada subconjunto, todos los parámetros se mantienen igual excepto la cantidad de iteraciones que varía entre 5 y 10 (parámetros CSRI y CSNRPI). Se puede ver que en todos los casos el tiempo aumenta considerablemente al aumentar la cantidad de soluciones por iteración, en particular, se puede ver en el primer caso (filas rojas) que al duplicar la cantidad de soluciones por iteración, el tiempo aumenta a más del doble (pasa de 6 a 14 segundos).

Observemos que pasa con el algoritmo de colonia de hormigas versión 2:

Algoritmo	Input	Corrida							Resultados	
		IMPSR	CITF	CSRI	CI	CSNRPI	MCBS	DF		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5	10	5	0	6000	10	6.408
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10	10	10	0	6000	10	14.518
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5	20	5	0	6000	10	8.831
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10	20	10	0	6000	10	10.59
CHV2	inst2	100	4	5	10	5	0	60	10	8.066
CHV2	inst2	100	4	10	10	10	0	60	10	11.151
CHV2	inst2	100	4	5	20	5	0	60	10	10.562
CHV2	inst2	100	4	10	20	10	0	60	10	11.536
CHV2	45G100x100_muchos	100	4	5	10	5	0	60	10	9.819
CHV2	45G100x100_muchos	100	4	10	10	10	0	60	10	12.348
CHV2	45G100x100_muchos	100	4	5	20	5	0	60	10	7.37
CHV2	45G100x100_muchos	100	4	10	20	10	0	60	10	12.13

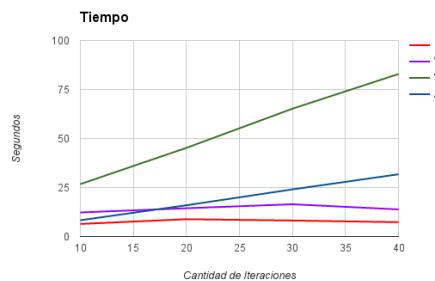
En esta tabla podemos observar lo mismo que en el caso anterior, es decir, al aumentar la cantidad de soluciones el tiempo aumenta. Pero vale destacar que en instancias como **inst2**, que es una instancia pequeña, el tiempo aumenta poco.

Todos estos resultados tienen sentido, dado que, sin importar la versión que se utilice del algoritmo, para cada solución encontrada tenemos que aumentar la feromona, y la lógica de actualización de feromona demora bastante, mas allá del tiempo que demora en conseguir la propia solución.

A continuación vamos a analizar qué pasa con el tiempo al variar el otro parámetro, que es el CI (Cantidad de Iteraciones).

Algoritmo	Input	Corrida							Resultados			
		IMPSR	CITF	CSR	CI	CSNRP	MCBS	DF	FCF	Tiempo	Iter. Sol.	
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 10	5	0	6000	10	6,408	9		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 20	5	0	6000	10	8,831	14		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 30	5	0	6000	10	8,163	16		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 40	5	0	6000	10	7,298	11		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10 10	10	1	5000	10	12,27	10		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10 20	10	1	5000	10	14,43	16		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10 30	10	1	5000	10	16,455	25		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	10 40	10	1	5000	10	13,829	12		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 10	5	0	1000	10	26,733	10		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 20	5	0	1000	10	45,216	20		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 30	5	0	1000	10	65,206	30		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 40	5	0	1000	10	82,893	40		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 10	5	1	500	10	83,028	10		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 20	5	1	500	10	159,376	20		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 30	5	1	500	10	240,406	30		
CH	45G110X90Y8E7AR	10	4	5 40	5	1	500	10	317,481	39		

En esta tabla se pueden ver 4 subconjunto de corridas (rojo, violeta, verde y azul). Veamos a continuacion, como se refleja esto en una grafico de lineas.



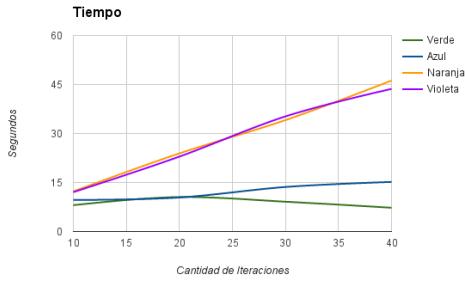
Podemos ver tanto en la tabla como en el grafico, que a medida que aumentamos la cantidad de iteraciones, aumenta el tiempo, excepto en el caso del rojo y violeta. Esto es a causa del que el tiempo, es el tiempo hasta encontrar la mejor solucion y si miramos con detalle la columna Iter. Sol., vamos a observar que en los dos casos que el tiempo disminuye es porque la mejor solucion se encontro antes que los casos anteriores. Este resultado es un resultado correcto, dado que puede pasar que la solucion se encuentre antes ya que cada solucion es distinta de las otras y ademas se comienza con soluciones randoms. Por lo tanto vemos que no siempre aumentar la cantidad de iteraciones es bueno para mejorar el tiempo ya que encontramos casos donde aumentamos las iteraciones y se tardo mas, pero por otro lado encontramos casos donde aumentamos las iteraciones y se tardo menos y vale aclarar que existen casos donde se aumento la cantidad de iteraciones y la solucion se encontro en un numero de iteracion que era posible encontrar en casos anteriores.

Nota: en el grafico los valores muy elevados se normalizaron (se lo dividio por 10) para que el grafico quede prolijo.

Veamos ahora que pasa usando colonia de hormigas version 2:

Algoritmo	Input	Corrida							Resultados			
		IMPSR	CITF	CSR	CI	CSNRP	MCBS	DF	FCF	Tiempo	Iter. Sol.	
CHV2	inst2	100	4	5 10	5	0	60	10	8,066	10		
CHV2	inst2	100	4	5 20	5	0	60	10	10,562	12		
CHV2	inst2	100	4	5 30	5	0	60	10	9,124	11		
CHV2	inst2	100	4	5 40	5	0	60	10	7,279	8		
CHV2	inst2	100	4	10 10	10	0	30	10	9,648	10		
CHV2	inst2	100	4	5 20	5	0	30	10	10,409	11		
CHV2	inst2	100	4	5 30	5	0	30	10	13,633	15		
CHV2	inst2	100	4	5 40	5	0	30	10	15,176	21		
CHV2	inst2	100	4	10 10	10	0	1	10	1227,867	8		
CHV2	inst2	100	4	10 20	10	0	1	10	2391,535	20		
CHV2	inst2	100	4	10 30	10	0	1	10	3409,414	30		
CHV2	inst2	100	4	10 40	10	0	1	10	4620,145	40		
CHV2	inst2	100	4	10 10	10	2	1	10	1205,3	10		
CHV2	inst2	100	4	10 20	10	2	1	10	2293,054	20		
CHV2	inst2	100	4	10 30	10	2	1	10	3523,47	30		
CHV2	inst2	100	4	10 40	10	2	1	10	4365,503	40		

En esta tabla se pueden ver 4 subconjunto de corridas (verde, azul, naranja y violeta). Veamos a continuacion, como se refleja esto en una grafico de lineas.



Se puede ver, al igual que en la version 1, que la version 2 se comparta igual, es decir al aumentar la cantidad de iteraciones aumenta el tiempo, pero en algunos casos el tiempo disminuye debido a que la solucion se encontro en una interacion mucho antes.

Agregar comparacion de tiempos para las distintas discretizaciones, es decir, comprar los tiempos de todas las discretizaciones.

Agregar comparacion de tiempos entre los algortimos, agarrar para cada instancia la mejor solucion (ogip) y ponerlo todo en una tabla y graficar. Aca se puede explicar mucho. Aca se puede charlar que quizas tenemos una solucion no tan buena pero que tarda mucho menos.

6. Resolucion alternativa

La idea es usar un GRASP (Goloso Randomizado) y en general es encontrar el punto de la discretizacion donde el ogip valga mas y luego, dentro de un rango valido (un cuadrado) agarrar una lista de posibles pads, es decir, agregar a la lista todos los pads que pueden tapar a ese punto y luego agarrar un pad random para meter en la solucion y asi iterar sucesivamente.

Una vez conseguida la solucion, hacer una busqueda local para tratar de mejorar la solucion. Y la forma de hacer la busqueda local es.

1- Para cada pad tratar de acercarlo a otro pads y al finalizar esto chequear si es posible meter otro nuevo pad. 2- Sacar algun pad con algun criterio y tratar de acomodar los pad restantes con algun algoritmo de programacion lineal entera. 3 -Otro

7. Programacion lineal entera

En este trabajo se optó por reducir el problema a un problema de conjunto independiente de peso máximo en un grafo dado por la discretización del área del yacimiento, que proporcionó buenos resultados en la práctica. Dado un grafo $G = (V, E)$, un **conjunto independiente** es un conjunto $I \subseteq V$ de vértices tal que $ij \notin E$ para todo $i, j \in I$. Si además tenemos una función de peso $W : V \rightarrow \mathbb{R}$, el **peso** del conjunto independiente I es $w(I) := \sum_{i \in I} w_i$. La motivación para este enfoque viene dada por el hecho de que el conjunto de pads de la solución conforma un conjunto de elementos no conflictivos entre sí, situación que es modelada adecuadamente por medio de conjuntos independientes en un grafo. Sin embargo, esta reducción trae aparejado un *costo de discretización*, que será mayor cuanto mayor sea el paso de discretización seleccionado.

A grandes rasgos, el algoritmo propuesto está compuesto por los siguientes puntos:

1. Discretización $D \subseteq Y$ del área geográfica del yacimiento.
2. Generación de un conjunto T de pads posibles sobre la base de la discretización D .
3. Planteo de un grafo $G = (T, E)$, de modo tal que cada conjunto independiente de G corresponde a una solución factible del problema de optimización del área de drenaje. Los vértices del grafo reciben pesos adecuadamente definidos, de modo tal que el peso de cada conjunto independiente corresponde a la función objetivo de la solución factible.
4. Búsqueda de un conjunto independiente de peso máximo sobre G por medio de un modelo de programación lineal entera, para obtener una solución P al problema.

Describimos a continuación cada punto del algoritmo. Para esto, sean $\Delta_x, \Delta_y \in \mathbb{R}_+$ los **pasos de discretización** y sea $A = \{\alpha_1, \dots, \alpha_p\}$ un conjunto de ángulos posibles, de modo tal que $\alpha_i \in [\alpha - \beta, \alpha + \beta]$ para $i = 1, \dots, p$. En nuestra implementación computacional, tomamos $A = \{\alpha - \beta, \alpha, \alpha + \beta\}$.

Discretización. El primer paso del algoritmo consiste en generar una discretización $D = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^m$ por filas y columnas del área del yacimiento, de modo tal que dos puntos consecutivos de una misma fila estén a distancia Δ_x y dos puntos consecutivos de una misma columna estén a distancia Δ_y . Para esto, se genera un reticulado de puntos en el plano con ángulo α .

Generación de pads. Para cada punto $(x, y) \in D$ de la discretización, cada configuración $S \in \mathcal{S}$ y cada ángulo $i \in \{1, \dots, p\}$, se incluye en el conjunto T un pad P con configuración S , centrado en (x, y) y rotado en ángulo α_i , siempre que el pad P (i) esté incluido completamente dentro de Y y (ii) su locación L no interseque con ningún obstáculo. Para determinar este último punto, se consideran como centros posibles de la locación el punto (x, y) y ocho puntos equiangulados sobre la circunferencia de centro (x, y) y radio $tols$, y se considera que se cumple la condición (ii) si para alguno de estos puntos, la locación centrada en ese punto no interseca a ningún obstáculo. Este enfoque es arbitrario e incurre en un nuevo error de discretización, pero se observó que genera resultados aceptables en la práctica.

Grafo de conflictos. Se genera un grafo $G = (T, E)$ cuyos vértices están dados por todos los pads generados en el punto anterior, y cuyas aristas unen pares de pads con intersección no vacía. El conjunto E está compuesto por los pares (P_1, P_2) tales que existe algún punto $(x, y) \in D$ con $(x, y) \in P_1$ y $(x, y) \in P_2$. Esta definición de E permite que existan pares de pads con pequeñas superposiciones pero sin una arista que los une en G . Esto sucede cuando la intersección no contiene ningún punto de la discretización D , lo cual puede ocurrir sólo cuando la superposición es pequeña. De este modo, se maneja adecuadamente la restricción elástica de no superposición de pads.

Obtención de una solución. Se plantea y se resuelve la siguiente formulación de conjunto independiente con peso máximo sobre G , usando las restricciones clique sobre todos los puntos de la discretización. En este modelo, se tiene una variable binaria x_P por cada pad, de modo tal que $x_P = 1$ si y sólo si el pad P se incluye en la solución.

$$\begin{aligned} & \max \quad \sum_{P \in T} g(P)x_P \\ & \sum_{P:(x,y) \in T} x_P \leq 1 \quad \forall (x, y) \in D \\ & x_P \in \{0, 1\} \quad \forall P \in T \end{aligned}$$

El coeficiente $g(P)$ asociado con la variable x_P en la función objetivo es $g(P) = \text{neto}(P)$ si se optimiza el beneficio total (dado por la venta de la producción total esperada menos los costos de construcción), o bien $g(P) = \text{area}(P)$ si se optimiza el área total cubierta. Dado que los puntos de la discretización D generan todas las cliques maximales de G (aunque no todo punto de D genera necesariamente una clique maximal), esta formulación incluye todas las restricciones de la formulación por cliques del problema de conjunto independiente de peso máximo, y se espera que sea más fuerte que una formulación con una restricción por arista. Dadas las características aproximadas del procedimiento, no resulta imprescindible en la práctica resolver en forma óptima el modelo de programación entera planteado, aunque la próxima sección muestra que en general este modelo se resuelve en forma exacta para tamaños de instancia razonables.

La generación de la discretización D es un paso clave dentro del algoritmo. Si los pasos de discretización Δ_x y Δ_y son demasiado grandes, entonces no se generará un número suficientemente grande y variado de pads en T y la solución será de peor calidad, además de incluir potencialmente superposiciones entre los pads seleccionados, dado el modo en el que se generan las aristas de G . Sin embargo, a medida que Δ_x y Δ_y disminuyen se espera que estos efectos se vean minimizados, y que caigan por debajo de los errores de mediciones y de los parámetros de seguridad habituales en la industria hidrocarburífera. A medida que tienden a cero, la solución generada por este procedimiento tiende a la solución óptima. Los experimentos computacionales presentados en la próxima sección muestran que eligiendo adecuadamente los valores de Δ_x y Δ_y se obtienen buenos resultados.

8. Conclusión

 Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipisicing elit, sed do eiusmod tempor incididunt ut labore et dolore magna aliqua. Ut enim ad minim veniam, quis nostrud exercitation ullamco laboris nisi ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis aute irure dolor in reprehenderit in voluptate velit esse cillum dolore eu fugiat nulla pariatur. Excepteur sint occaecat cupidatat non proident, sunt in culpa qui officia deserunt mollit anim id est laborum.

9. Anexo

En la presente sección se muestran todos los experimentos realizados con distintas instancias, variando el tamaño de la región, de las semillas, de las tolerancias, la cantidad de semillas, ángulos, restricciones, etc. Para cada subsection se cuenta con 5 gráficos, el primero correspondiente a los resultados obtenidos con la técnica de Programación lineal entera, el segundo utilizando un algoritmo **Goloso**, el tercero utilizando el algoritmo llamado **Goloso Máximos Locales**, el cuarto para el algoritmo utilizando **Colonia de Hormigas** y el quinto utilizando **Colonia de Hormiga Versión 2**.

Para más información sobre los algoritmos ver la sección Experimentación y para más información sobre las tablas ver la sección **Parámetros**.

9.1. 0G100x100_muchos

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1	0,569	1	6,25	17560,75931	0	625	0	10000
50	50	1	1	0,705	4	25	34677,14078	0	2500	0	10000
40	40	1	1	0,627	4	25	48120,56031	0	2500	0	10000
30	30	1	1	0,805	9	30	53442,53431	0	3000	0	10000
20	20	1	1	0,917	16	72,25	111904,3026	38,4083045	7225	2775	10000
10	10	1	1	1,867	81	81	118736,5706	0	8100	0	10000
5	5	1	1	6,131	79	95,1	132750,6033	3,059936909	9510	291	10000
1	1	1	1	571,279	100	98,01	133484,992	0	9801	0	10000

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1	0,446	1	6,25	17560,75931	0	625	0	10000
50	60	1	1	0,51	2	12,5	25055,32391	0	1250	0	10000
40	40	1	1	0,586	4	25	48120,56031	0	2500	0	10000
30	30	1	1	0,773	9	30	53442,53431	0	3000	0	10000
20	20	1	1	0,94	16	37	61703,57813	0	3700	0	10000
10	10	1	1	1,841	25	61,75	96629,43797	0	6175	0	10000
5	5	1	1	6,473	42	87,66	126844,9555	0	8766	0	10000
1	1	1	1	129,826	35	87,5	126080,1555	0	8750	0	10000

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	20	10		2,11	17	48,5	84858,86878	0	4850	0 10000
60	60	20	5		2,92	15	46,5	80451,75877	0	4650	0 10000
60	60	20	1		10,006	15	46,5	82470,11551	0	4650	0 10000
60	60	10	10		5,477	49	70	107482,4862	0	7000	0 10000
60	60	10	5		8,652	41	62	103202,8198	0	6200	0 10000
60	60	10	1		38,961	36	57	96885,98518	0	5700	0 10000
60	60	1	10		13,934	72	77,25	105982,9491	0	7725	0 10000
60	60	1	5		21,882	67	72,15	105856,8261	0	7215	0 10000
60	60	1	1		72,357	72	77,25	114138,9362	0	7725	0 10000
50	50	20	10		5,669	49	70	107482,4862	0	7000	0 10000
50	50	20	5		8,536	41	62	103202,8198	0	6200	0 10000
50	50	20	1		40,745	36	57	96885,98518	0	5700	0 10000
50	50	10	10		5,438	49	70	107482,4862	0	7000	0 10000
50	50	10	5		8,556	41	62	103202,8198	0	6200	0 10000
50	50	10	1		40,141	36	57	96885,98518	0	5700	0 10000
50	50	1	10		5,84	47	68	104622,4606	0	6800	0 10000
50	50	1	5		9,958	50	70,6	107188,8941	0	7060	0 10000
50	50	1	1		50,629	57	78	114949,5948	0	7800	0 10000
30	30	20	10		6,827	65	75,5	111875,2233	0	7550	0 10000
30	30	20	5		10,146	58	68,5	108710,38	0	6850	0 10000
30	30	20	1		45,905	45	60,75	100874,5149	0	6075	0 10000
30	30	10	10		6,986	65	75,5	111875,2233	0	7550	0 10000
30	30	10	5		9,686	57	67,5	107461,6057	0	6750	0 10000
30	30	10	1		46,074	45	60,75	101353,786	0	6075	0 10000
30	30	1	10		8,98	58	68,5	103883,2021	0	6850	0 10000
30	30	1	5		15,723	64	74,11	112570,393	0	7411	0 10000
30	30	1	1		79,24	69	79,5	114331,7194	0	7950	0 10000
10	10	10	5		3,634	18	54,75	92091,45634	0	5475	0 10000
10	10	10	1		12,112	18	54,75	93045,554	0	5475	0 10000
10	10	1	10		3,49	25	61,75	96629,43797	0	6175	0 10000
10	10	1	5		5,965	45	81,15	118963,3245	0	8115	0 10000
10	10	1	1		18,323	48	84,75	122170,239	0	8475	0 10000
1	1	1	1		122,712	35	87,5	126080,1555	0	8750	0 10000

9.2. 0G100x100_pocos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,55	1	6,25	15620,58964	0	625	0 10000
50	50	1	1		0,689	4	25	38835,23074	0	2500	0 10000
40	40	1	1		0,707	4	25	43441,4176	0	2500	0 10000
30	30	1	1		0,737	9	41,2	68901,75382	0	4120	0 10000
20	20	1	1		0,975	16	72,25	108397,3837	38,4083045	7225	2775 10000
10	10	1	1		2,016	81	96,04	130917,655	173,2611412	9604	16640 10000
5	5	1	1		5,154	36	86,49	125496,9044	34,85952133	8649	3015 10000
1	1	1	1		260,225	23	95,34	130098,9922	0	9534	0 10000

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,453	1	6,25	15620,58964	0	625	0 10000
50	60	1	1		0,536	2	12,5	28398,28407	0	1250	0 10000
40	40	1	1		0,567	4	25	43441,4176	0	2500	0 10000
30	30	1	1		0,716	9	41,2	68901,75382	0	4120	0 10000
20	20	1	1		0,869	4	25	39349,27477	0	2500	0 10000
10	10	1	1		1,771	9	44,21	68049,73452	0	4421	0 10000
5	5	1	1		4,94	9	56,25	85759,98107	0	5625	0 10000
1	1	1	1		105,297	12	62,42	99872,77023	0	6242	0 10000

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	20	10		1,551	5	31,25	57675,88698	0	3125	0 10000
60	60	20	5		2,813	9	56,25	85759,98107	0	5625	0 10000
60	60	20	1		9,364	9	41,2	71063,01129	0	4120	0 10000
60	60	10	10		1,752	9	44,21	68049,73452	0	4421	0 10000
60	60	10	5		3,361	9	56,25	85759,98107	0	5625	0 10000
60	60	10	1		9,103	9	47,22	75443,12788	0	4722	0 10000
60	60	1	10		4,283	17	58,09	81771,1023	0	5809	0 10000
60	60	1	5		8,345	19	64,57	92670,43617	0	6457	0 10000
60	60	1	1		29,769	20	67,27	104669,6723	0	6727	0 10000
50	50	20	10		1,753	9	41,2	64198,61405	0	4120	0 10000
50	50	20	5		3,073	9	56,25	85759,98107	0	5625	0 10000
50	50	20	1		11,448	12	53,93	82532,25746	0	5393	0 10000
50	50	10	10		1,629	9	44,21	68049,73452	0	4421	0 10000
50	50	10	5		3,11	9	56,25	85759,98107	0	5625	0 10000
50	50	10	1		7,714	9	47,22	75443,12788	0	4722	0 10000
50	50	1	10		2,923	13	53,98	80896,94256	0	5398	0 10000
50	50	1	5		3,802	10	53,47	83805,67283	0	5347	0 10000
50	50	1	1		12,137	16	66,35	104594,6825	0	6635	0 10000
30	30	20	10		1,896	9	41,2	64198,61405	0	4120	0 10000
30	30	20	5		2,981	9	50,23	78804,9731	0	5023	0 10000
30	30	20	1		11,442	12	53,93	82532,25746	0	5393	0 10000
30	30	10	10		1,814	9	41,2	64198,61405	0	4120	0 10000
30	30	10	5		3,331	10	56,48	86779,65353	0	5648	0 10000
30	30	10	1		11,299	12	53,93	82532,25746	0	5393	0 10000
30	30	1	10		3,467	12	47,91	74469,52719	0	4791	0 10000
30	30	1	5		5,395	15	57,63	84970,35576	0	5763	0 10000
30	30	1	1		22,705	19	70,05	106725,7141	0	7005	0 10000
10	10	10	5		2,652	8	50	78155,7817	0	5000	0 10000
10	10	10	1		5,408	9	47,22	75443,12788	0	4722	0 10000
10	10	1	10		2,709	10	47,45	73593,56577	0	4745	0 10000
10	10	1	5		3,04	9	53,24	83108,51694	0	5324	0 10000
10	10	1	1		6,738	13	59,64	97589,33555	0	5964	0 10000
1	1	1	1		109,557	12	62,42	99872,77023	0	6242	0 10000

9.3. 45G100x100_pocos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,557	1	6,25	11336,06723	0	625	0 10000
50	50	1	1		0,596	3	12,73	21473,38981	0	1273	0 10000
40	40	1	1		0,678	3	18,75	33139,19806	0	1875	0 10000
30	30	1	1		0,817	5	28,24	42459,52126	0	2824	0 10000
20	20	1	1		0,907	12	55,76997129	87203,59258	34,48097295	5576,997129	1923,002871 10000
10	10	1	1		1,708	59	77,51305217	109871,1038	146,6165306	7751,305217	11364,69478 10000
5	5	1	1		4,929	28	73,90498577	106638,5762	26,82500243	7390,498577	1982,501423 10000
1	1	1	1		717,437	17	72,17457652	104408,6879	1,337622652	7217,457652	96,54234844 10000

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,433	1	6,25	11336,06723	0	625	0 10000
50	60	1	1		0,517	2	12,5	23381,2146	0	1250	0 10000
40	40	1	1		0,553	3	18,75	33139,19806	0	1875	0 10000
30	30	1	1		0,611	5	28,24	42459,52126	0	2824	0 10000
20	20	1	1		0,824	3	18,75	33474,02487	0	1875	0 10000
10	10	1	1		1,569	6	37,5	59966,54097	0	3750	0 10000
5	5	1	1		4,038	8	43,98	69209,72173	0	4398	0 10000
1	1	1	1		82,699	9	50,23	80130,49007	0	5023	0 10000

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	20	10		1,708	8	31,94	54193,78181	0	3194	0 10000
60	60	20	5		2,055	7	37,73	62376,11949	0	3773	0 10000
60	60	20	1		6,315	7	37,73	63618,98921	0	3773	0 10000
60	60	10	10		2,032	10	38,42	60851,28048	0	3842	0 10000
60	60	10	5		2,917	12	50,92	76683,24605	0	5092	0 10000
60	60	10	1		7,729	15	54,62	85159,15117	0	5462	0 10000
60	60	1	10		3,587	13	45,13	67337,38612	0	4513	0 10000
60	60	1	5		6,302	12	41,89	68254,43893	0	4189	0 10000
60	60	1	1		16,05	14	48,37	75176,54565	0	4837	0 10000
50	50	20	10		2,085	13	48,14	74087,25956	0	4814	0 10000
50	50	20	5		2,956	14	51,38	79059,94744	0	5138	0 10000
50	50	20	1		8,448	13	51,15	81020,38763	0	5115	0 10000
50	50	10	10		2,003	10	44,44	72331,29582	0	4444	0 10000
50	50	10	5		2,849	14	54,39	81360,62035	0	5439	0 10000
50	50	10	1		7,457	13	51,15	81020,38763	0	5115	0 10000
50	50	1	10		3,149	13	45,13	71166,41387	0	4513	0 10000
50	50	1	5		4,295	13	45,13	71248,21138	0	4513	0 10000
50	50	1	1		15,264	13	45,13	72742,97816	0	4513	0 10000
30	30	20	10		2,633	11	44,67	70711,06392	0	4467	0 10000
30	30	20	5		3,944	11	44,67	71991,21175	0	4467	0 10000
30	30	20	1		11,108	11	47,68	77597,32849	0	4768	0 10000
30	30	10	10		2,19	11	44,67	70711,06392	0	4467	0 10000
30	30	10	5		3,804	11	44,67	71991,21175	0	4467	0 10000
30	30	10	1		11,317	12	47,91	78269,44948	0	4791	0 10000
30	30	1	10		4,984	12	47,91	73511,43165	0	4791	0 10000
30	30	1	5		4,882	13	51,15	77540,90026	0	5115	0 10000
30	30	1	1		13,549	13	51,15	81324,94342	0	5115	0 10000
10	10	10	5		2,37	8	43,98	68380,39108	0	4398	0 10000
10	10	10	1		5,09	10	50,46	78158,12801	0	5046	0 10000
10	10	1	10		3,463	9	47,22	69026,78912	0	4722	0 10000
10	10	1	5		4,041	10	50,46	77218,8088	0	5046	0 10000
10	10	1	1		5,715	11	53,7	83850,09065	0	5370	0 10000
1	1	1	1		81,089	9	50,23	80973,98111	0	5023	0 10000

9.4. 45G100x100_muchos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,623	3	8,25	14598,94659	0	825	0 10000
50	50	1	1		0,636	4	9,25	13400,62027	0	925	0 10000
40	40	1	1		0,716	5	20,75	35184,07427	0	2075	0 10000
30	30	1	1		0,817	10	31	50965,38054	0	3100	0 10000
20	20	1	1		1,056	21	64,76997129	98702,727	29,68972864	6476,997129	1923,002871 10000
10	10	1	1	Error de memoria al discretizar							
5	5	1	1	Error de memoria al discretizar							
1	1	1	1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1		0,529	3	8,25	14598,94659	0	825	0 10000
50	60	1	1		0,556	2	12,5	17153,40808	0	1250	0 10000
40	40	1	1		0,596	5	20,75	35184,07427	0	2075	0 10000
30	30	1	1		0,69	10	31	50965,38054	0	3100	0 10000
20	20	1	1		0,946	21	36,75	55980,02767	0	3675	0 10000
10	10	1	1		1,859	20	46,25	74008,63704	0	4625	0 10000
5	5	1	1		4,765	23	59,75	91799,02042	0	5975	0 10000
1	1	1	1		99,984	25	67	103098,9036	0	6700	0 10000

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	20	10		5,683	24	34,5	58167,33762	0	3450	0 10000
60	60	20	5		6,004	27	37,5	62081,99906	0	3750	0 10000
60	60	20	1		21,52	22	37,75	59877,87101	0	3775	0 10000
60	60	10	10		6,651	32	37,25	60559,30193	0	3725	0 10000
60	60	10	5		9,259	36	41,25	67829,185	0	4125	0 10000
60	60	10	1		31,665	36	46,5	73404,03403	0	4650	0 10000
60	60	1	10		7,829	47	52,25	78878,70974	0	5225	0 10000
60	60	1	5		11,263	50	55,25	82222,71354	0	5525	0 10000
60	60	1	1		40,954	51	56,25	86262,87173	0	5625	0 10000
50	50	20	10		4,859	28	38,5	62300,84866	0	3850	0 10000
50	50	20	5		7,507	32	42,5	69545,19399	0	4250	0 10000
50	50	20	1		34,142	38	48,5	77447,76011	0	4850	0 10000
50	50	10	10		4,54	29	39,5	63166,537	0	3950	0 10000
50	50	10	5		6,831	32	42,5	69219,45931	0	4250	0 10000
50	50	10	1		28,872	30	45,75	73150,80055	0	4575	0 10000
50	50	1	10		7,164	41	51,5	74809,35741	0	5150	0 10000
50	50	1	5		9,543	46	56,5	84456,01302	0	5650	0 10000
50	50	1	1		34,14	47	57,5	88252,97033	0	5750	0 10000
30	30	20	10		4,07	25	40,75	62742,44079	0	4075	0 10000
30	30	20	5		5,687	30	45,75	70659,37465	0	4575	0 10000
30	30	20	1		27,478	32	47,75	76000,90678	0	4775	0 10000
30	30	10	10		3,831	23	38,75	60538,58179	0	3875	0 10000
30	30	10	5		7,389	30	45,75	70469,42241	0	4575	0 10000
30	30	10	1		31,23	32	47,75	75828,33357	0	4775	0 10000
30	30	1	10		6,048	40	55,75	81934,85429	0	5575	0 10000
30	30	1	5		8,394	39	54,75	81703,44582	0	5475	0 10000
30	30	1	1		35,176	42	57,75	87101,21349	0	5775	0 10000
10	10	10	5		3,851	20	46,25	75414,55232	0	4625	0 10000
10	10	10	1		14,365	25	51,25	82402,70832	0	5125	0 10000
10	10	1	10		5,41	28	54,25	82659,3734	0	5425	0 10000
10	10	1	5		6,467	31	57,25	85330,48789	0	5725	0 10000
10	10	1	1		17,201	37	63,25	93963,81501	0	6325	0 10000
1	1	1	1		103,92	27	69	105259,7227	0	6900	0 10000

9.5. 0G400x400_pocos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	1	1		0,398	4	6,25	6691,560682	0	10000	0 160000
150	150	1	1		0,477	9	14,0625	10680,51237	0	22500	0 160000
100	100	1	1		0,541	16	15,8125	15589,10575	0	25300	0 160000
75	75	1	1		0,604	25	39,0625	34221,85927	0	62500	0 160000
50	50	1	1		0,785	64	80,3125	72631,09657	0	128500	0 160000
25	25	1	1		1,539	109	84,734375	80759,92995	4,056795132	135575	5500 160000
5	5	1	1		131,098	440	84,343125	86618,61867	3,294577952	134949	4446 160000
1	1	1	1	Error generando el grafo							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	1	1		0,312	4	6,25	6691,560682	0	10000	0 160000
150	150	1	1		0,41	9	14,0625	10680,51237	0	22500	0 160000
100	100	1	1		0,496	16	15,8125	15589,10575	0	25300	0 160000
75	75	1	1		0,745	25	39,0625	34221,85927	0	62500	0 160000
50	50	1	1		2,322	64	80,3125	72631,09657	0	128500	0 160000
25	25	1	1		4,301	73	79,171875	76332,85818	0	126675	0 160000
5	5	1	1		98,483	119	92,3125	86108,32972	0	147700	0 160000
1	1	1	1	8082,982	107	96,3125	90834,994	0	154100	0 160000	

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	100	50		1,88	46	54,8125	58331,84554	0	87700	0 160000
200	200	100	25		3,049	46	50,875	58344,87939	0	81400	0 160000
200	200	100	1		0,786	16	15,8125	15589,10575	0	25300	0 160000
200	200	75	50		2,753	61	78,25	70920,35942	0	125200	0 160000
200	200	75	25		3,171	53	74,9375	73225,96856	0	119900	0 160000
200	200	75	1		1,717	51	71,8125	63752,51541	0	114900	0 160000
200	200	50	50		2,389	64	80,3125	72631,09657	0	128500	0 160000
200	200	50	25		3,456	62	74,5625	72494,54312	0	119300	0 160000
200	200	50	1		2,132	64	80,3125	72631,09657	0	128500	0 160000
200	200	25	25		3,897	75	78,359375	75146,91729	0	125375	0 160000
200	200	25	1		1,632	60	68,59375	64188,3083	0	109750	0 160000
200	200	1	1		162,509	419	67,378125	73851,36468	0	107805	0 160000
175	175	100	50		1,326	37	57,8125	51886,13022	0	92500	0 160000
175	175	100	25		2,432	44	68,75	66190,40336	0	110000	0 160000
175	175	100	1		1,062	25	39,0625	34803,6209	0	62500	0 160000
175	175	75	50		3,047	70	75,03125	65216,79039	0	120050	0 160000
175	175	75	25		3,885	81	77,234375	73200,89626	0	123575	0 160000
175	175	75	1		3,533	65	76,40625	69000,00282	0	122250	0 160000
175	175	50	50		1,66	52	67,90625	62743,07376	0	108650	0 160000
175	175	50	25		3,039	76	78,171875	75890,70534	0	125075	0 160000
175	175	50	1		1,635	47	60,09375	55912,89331	0	96150	0 160000
175	175	25	25		3,417	75	78,359375	75146,91729	0	125375	0 160000
175	175	25	1		1,794	57	65,21875	58201,40085	0	104350	0 160000
175	175	1	1		158,917	411	67,165625	75416,62351	0	107465	0 160000
125	125	100	50		2,311	69	65,375	59218,29968	0	104600	0 160000
125	125	100	25		3,44	73	79,171875	76332,85818	0	126675	0 160000
125	125	100	1		3,806	66	69,21875	66200,00832	0	110750	0 160000
125	125	75	50		1,452	41	61,4375	54716,85515	0	98300	0 160000
125	125	75	25		2,894	53	74,9375	73225,96856	0	119900	0 160000
125	125	75	1		1,801	48	67,125	61580,73164	0	107400	0 160000
125	125	50	50		1,408	41	55,96875	52254,52652	0	89550	0 160000
125	125	50	25		3,381	73	79,171875	76332,85818	0	126675	0 160000
125	125	50	1		1,849	44	55,40625	54014,96657	0	88650	0 160000
125	125	25	25		2,998	73	79,171875	76332,85818	0	126675	0 160000
125	125	25	1		1,624	52	62,65625	60349,58414	0	100250	0 160000
125	125	1	1		111,769	367	70,01875	76420,47396	0	112030	0 160000
50	50	25	25		2,987	81	77,234375	73200,89626	0	123575	0 160000
50	50	25	1		2,795	80	84,09375	76791,64318	0	134550	0 160000
50	50	1	1		17,164	121	89,840625	86207,62158	0	143745	0 160000
25	25	5	5		6,483	124	84,89125	84602,67605	0	135826	0 160000
25	25	1	1		22,401	139	89,109375	88880,08566	0	142575	0 160000
5	5	1	1	Error generando el grafo	100,117	119	92,3125	86148,56869	0	147700	0 160000
1	1	1	1	Error generando el grafo	2054,862	107	96,3125	90834,994	0	154100	0 160000

9.6. 45G400x400_pocos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	1	1		0,407	4	4,9375	4688,528333	0	7900	0 160000
150	150	1	1		0,417	6	7,953125	7528,474439	0	12725	0 160000
100	100	1	1		0,53	15	16,65625	17456,29261	0	26650	0 160000
75	75	1	1		0,607	28	34,234375	32925,88346	0	54775	0 160000
50	50	1	1		0,832	60	66,51307164	67335,27445	0,6616043254	106420,9146	704,0853743 160000
25	25	1	1		1,659	101	77,29673307	74227,15006	11,48191078	123674,7729	14200,22709 160000
5	5	1	1,1	Error generando el grafo							
1	1	1	1,1	Error generando el grafo							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	1	1		0,315	4	4,9375	4688,528333	0	7900	0 160000
150	150	1	1		0,349	6	7,953125	7528,474439	0	12725	0 160000
100	100	1	1		0,479	15	16,65625	17456,29261	0	26650	0 160000
75	75	1	1		0,758	28	34,234375	32925,88346	0	54775	0 160000
50	50	1	1		1,814	60	39,390625	39464,89215	0	63025	0 160000
25	25	1	1		3,433	66	49,859375	49242,18412	0	79775	0 160000
5	5	1	1		83,568	116	72,203125	77618,64557	0	115525	0 160000
1	1	1	1		6934,399	113	74,734375	82592,36123	0	119575	0 160000

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
200	200	100	50	2,256	60	28,78125	34137,16885	0	46050	0	160000
200	200	100	25	2,478	39	25,28125	29734,54361	0	40450	0	160000
200	200	100	1	0,937	15	16,65625	18648,12106	0	26650	0	160000
200	200	75	50	4,556	90	34,859375	37928,63348	0	55775	0	160000
200	200	75	25	4,172	92	37,109375	41083,97299	0	59375	0	160000
200	200	75	1	4,711	63	33,578125	35186,65743	0	53725	0	160000
200	200	50	50	3,715	81	36,4375	39477,90796	0	58300	0	160000
200	200	50	25	3,913	78	36,78125	39522,48321	0	58850	0	160000
200	200	50	1	4,607	60	35,453125	37136,18721	0	56725	0	160000
200	200	25	25	6,112	150	47,5625	48500,34712	0	76100	0	160000
200	200	25	1	6,823	137	51,421875	54116,68767	0	82275	0	160000
200	200	1	1	166,09	357	60,484375	64684,90795	0	96775	0	160000
175	175	100	50	2,812	42	33,796875	33367,85068	0	54075	0	160000
175	175	100	25	3,938	64	36,5625	39047,74321	0	58500	0	160000
175	175	100	1	1,689	28	26,46875	27511,98884	0	42350	0	160000
175	175	75	50	7,885	123	52,625	53502,01486	0	84200	0	160000
175	175	75	25	7,629	135	50,484375	52493,58581	0	80775	0	160000
175	175	75	1	8,357	90	49,078125	49772,46696	0	78525	0	160000
175	175	50	50	6,976	130	49,34375	51164,44835	0	78950	0	160000
175	175	50	25	8,233	136	52,484375	52743,48001	0	83975	0	160000
175	175	50	1	6,78	109	48,46875	50396,35508	0	77550	0	160000
175	175	25	25	6,27	147	49,4375	50362,04317	0	79100	0	160000
175	175	25	1	6,146	124	48,28125	50325,18491	0	77250	0	160000
175	175	1	1	154,857	349	60,5625	64754,41379	0	96900	0	160000
125	125	100	50	6,442	116	50,109375	49325,67482	0	80175	0	160000
125	125	100	25	7,641	119	52,171875	53128,07034	0	83475	0	160000
125	125	100	1	6,056	80	49,203125	49530,33604	0	78725	0	160000
125	125	75	50	3,967	72	35,71875	36716,49115	0	57150	0	160000
125	125	75	25	4,826	86	38,34375	42025,0531	0	61350	0	160000
125	125	75	1	4,543	55	32,890625	34526,2524	0	52625	0	160000
125	125	50	50	8,418	130	49,34375	49244,4319	0	78950	0	160000
125	125	50	25	8,574	137	52,40625	53735,13294	0	83850	0	160000
125	125	50	1	7,791	114	49,609375	52278,12231	0	79375	0	160000
125	125	25	25	5,94	148	49,03125	51428,84155	0	78450	0	160000
125	125	25	1	8,3	124	49,59375	51474,79388	0	79350	0	160000
125	125	1	1	145,787	341	61,515625	64588,07033	0	98425	0	160000
50	50	25	25	4,298	119	51,078125	50434,92639	0	81725	0	160000
50	50	25	1	8,827	123	51,859375	54066,41376	0	82975	0	160000
50	50	1	1	74,705	235	64,546875	65988,29968	0	103275	0	160000
25	25	5	5	9,519	146	67,015625	68357,50035	0	107225	0	160000
25	25	1	1	53,097	187	68,734375	70603,94858	0	109975	0	160000
5	5	1	1	110,406	141	73,421875	78696,94242	0	117475	0	160000
1	1	1	1	1687,513	113	74,734375	82592,36123	0	119575	0	160000

9.7. inst2

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1	0,54	1	6,25	12066,08485	0	625	0	10000
30	30	1	1	0,773	9	30	44082,40518	0	3000	0	10000
10	10	1	1	1,979	81	81	103804,4029	0	8100	0	10000
1	1	1	1	481,601	100	98,01	118545,4952	0	9801	0	10000
				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	1	1	0,523	1	6,25	12066,08485	0	625	0	10000
30	30	1	1	0,797	9	30	44082,40518	0	3000	0	10000
10	10	1	1	2,571	49	70	92823,36607	0	7000	0	10000
1	1	1	1	143,338	41	88,25	111982,4598	0	8825	0	10000
				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
60	60	30	15	1,636	4	25	43216,62437	0	2500	0	10000
60	60	30	5	4,068	12	33	54102,08678	0	3300	0	10000
60	60	30	1	13,854	13	34	54638,597	0	3400	0	10000
60	60	10	5	3,422	10	57,25	79326,11155	0	5725	0	10000
60	60	10	1	19,663	29	55,25	78071,59795	0	5525	0	10000
60	60	1	1	98,373	79	84,25	108900,8864	0	8425	0	10000
30	30	30	15	1,519	4	25	43216,62437	0	2500	0	10000
30	30	30	5	3,574	12	33	54102,08678	0	3300	0	10000
30	30	30	1	12,524	13	34	54638,597	0	3400	0	10000
30	30	10	5	5,816	34	55	77508,59266	0	5500	0	10000
30	30	10	1	22,622	34	55	77745,43626	0	5500	0	10000
30	30	1	1	72,588	61	82	105524,6154	0	8200	0	10000
10	10	10	50	4,378	49	70	92823,36607	0	7000	0	10000
10	10	10	1	8,579	12	54	76253,117	0	5400	0	10000
10	10	1	1	18,483	42	84	108580,6944	0	8400	0	10000
1	1	1	1	133,664	41	88,25	111982,4598	0	8825	0	10000

9.8. 0G1200x1200 muchos

Resultados											
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	1	1	0,476	4	3,645833333	40699,77542	0	52500	0	1440000
500	500	1	1	0,447	4	3,645833333	66166,07804	0	52500	0	1440000
400	400	1	1	0,54	9	8,203125	83211,33229	0	118125	0	1440000
300	300	1	1	0,61	16	13,71527778	144916,3869	0	197500	0	1440000
200	200	1	1	0,757	30	27,34375	289388,4725	0	393750	0	1440000
100	100	1	1	1,37	131	72,64930556	788080,7424	61,06676863	1046150	638850	1440000
50	50	1	1	3,319	175	93,96006944	964305,7554	65,37018902	1353025	884475	1440000
10	10	1	1	Error generando el grafo							
1	1	1	1,1	Error de memoria al discretizar							

Resultados											
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	1	1	0,366	4	3,645833333	40699,77542	0	52500	0	1440000
500	500	1	1	0,376	4	3,645833333	66166,07804	0	52500	0	1440000
400	400	1	1	0,493	9	8,203125	83211,33229	0	118125	0	1440000
300	300	1	1	0,553	16	13,71527778	144916,3869	0	197500	0	1440000
200	200	1	1	0,805	30	27,34375	289388,4725	0	393750	0	1440000
100	100	1	1	3,025	64	57,46527778	604175,2534	0	827500	0	1440000
50	50	1	1	9,025	72	64,53993056	716331,0596	0	929375	0	1440000
10	10	1	1	213,054	84	75,04340278	870180,1586	0	1080625	0	1440000
1	1	1	1,1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	300	100	3,524	45	40,14756944	531107,3702	0	578125	0	1440000
600	600	300	50	7,115	51	37,58680556	547102,6543	0	541250	0	1440000
600	600	200	50	10,658	76	56,68402778	719643,0907	0	816250	0	1440000
600	600	100	50	11,831	105	77,47395833	876320,8852	0	1115625	0	1440000
600	600	75	50	9,147	76	60,80729167	712413,1339	0	875625	0	1440000
600	600	50	50	11,389	106	79,47048611	870988,5537	0	1144375	0	1440000
600	600	10	10	6,411	74	60,06944444	647004,7056	0	865000	0	1440000
600	600	1	1	Error de memoria al discretizar							
400	400	200	100	3,932	55	50,13020833	542193,8704	0	721875	0	1440000
400	400	100	50	7,436	97	73,22048611	819622,4611	0	1054375	0	1440000
400	400	75	50	7,132	90	68,57638889	765020,8128	0	987500	0	1440000
400	400	50	50	7,415	100	75,95486111	807629,2297	0	1093750	0	1440000
400	400	10	10	6,475	74	61,37152778	689171,4419	0	883750	0	1440000
400	400	1	1	Error de memoria al discretizar							
200	200	100	50	4,516	83	67,1875	780563,3375	0	967500	0	1440000
200	200	75	50	4,773	77	64,10590278	741515,6282	0	923125	0	1440000
200	200	75	1	4,157	69	60,06944444	640382,6552	0	865000	0	1440000
200	200	50	50	4,714	88	71,74479167	799616,3045	0	1033125	0	1440000
200	200	50	1	4,196	73	63,06423611	665610,1678	0	908125	0	1440000
200	200	25	1	3,856	73	63,71527778	696990,7865	0	917500	0	1440000
200	200	10	10	6,847	74	62,67361111	717237,1963	0	902500	0	1440000
200	200	1	1	Error de memoria al discretizar							
50	50	100	50	9,375	72	64,53993056	716331,0596	0	929375	0	1440000
50	50	100	50	9,711	72	64,53993056	716331,0596	0	929375	0	1440000
50	50	100	1	10,625	72	64,53993056	725635,6687	0	929375	0	1440000
50	50	75	50	9,723	72	64,53993056	716331,0596	0	929375	0	1440000
50	50	75	1	10,55	72	64,53993056	725635,6687	0	929375	0	1440000
50	50	50	50	9,618	72	64,53993056	716331,0596	0	929375	0	1440000
50	50	50	1	10,763	72	64,53993056	725635,6687	0	929375	0	1440000
50	50	25	1	10,941	72	64,53993056	725635,6687	0	929375	0	1440000
200	200	10	10	7,089	74	62,67361111	717237,1963	0	902500	0	1440000
50	50	1	1	Error de memoria al discretizar							
1	1	1	1	Error de memoria al discretizar							

9.9. 45G1200x1200_muchos

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	1	1	0,562	4	25	259633,2967	0	360000	0	1440000
500	500	1	1	0,48	4	25	388567,3091	0	360000	0	1440000
400	400	1	1	0,594	9	56,25	584815,8146	0	810000	0	1440000
300	300	1	1	0,59	9	56,25	614164,3272	0	810000	0	1440000
200	200	1	1	0,738	25	84,02777778	938545,6103	85,95041322	1210000	1040000	1440000
100	100	1	1	1,227	18	75,69444444	883354,6019	7,339449541	1090000	80000	1440000
50	50	1	1	3,538	18	81,25	930224,8618	0	1170000	0	1440000
200	200	10	10	Error generando el grafo							
1	1	1	1,1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	1	1	0,394	4	25	259633,2967	0	360000	0	1440000
500	500	1	1	0,39	4	25	388567,3091	0	360000	0	1440000
400	400	1	1	0,492	9	56,25	584815,8146	0	810000	0	1440000
300	300	1	1	0,494	9	56,25	614164,3272	0	810000	0	1440000
200	200	1	1	0,635	5	31,25	394336,849	0	450000	0	1440000
100	100	1	1	1,102	9	56,25	718847,624	0	810000	0	1440000
50	50	1	1	2,91	12	64,58333333	782383,4319	0	930000	0	1440000
10	10	1	1	47,546	10	59,02777778	742309,3733	0	850000	0	1440000
1	1	1	1,1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	<th>PMD</th> <th>PMP</th> <th>Tiempo</th> <th>Cant. Pads</th> <th>Area (%)</th> <th>Ogip</th> <th>Area Superpuesta (%)</th> <th>Cant. Ar. Cubierta</th> <th>Cant. Ar. Superpuesta</th> <th>Ar. Region</th>	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
600	600	300	100		9,824	98	68,05555556	872940,7907	0	980000	0 1440000
600	600	300	50		12,039	84	58,33333333	795538,1431	0	840000	0 1440000
600	600	200	50		12,633	95	60,41666667	763345,4542	0	870000	0 1440000
600	600	100	50		14,989	136	85,19965278	923073,7939	0	1226875	0 1440000
600	600	75	50		34,849	332	82,11805556	861397,5693	0	1182500	0 1440000
600	600	50	50		16,757	170	83,33333333	915373,1652	0	1200000	0 1440000
600	600	10	10		489,152	852	62,97916667	972477,5475	0	906900	0 1440000
600	600	1	1	Error de memoria al discretizar							
400	400	200	100		1,037	9	56,25	718847,624	0	810000	0 1440000
400	400	100	50		1,378	9	52,77777778	678166,8387	0	760000	0 1440000
400	400	75	50		1,571	11	58,33333333	716174,1898	0	840000	0 1440000
400	400	50	50		1,528	11	58,33333333	716544,4026	0	840000	0 1440000
400	400	10	10		2,015	9	56,25	608115,7395	0	810000	0 1440000
400	400	1	1	Error de memoria al discretizar							
200	200	100	50		1,397	10	55,55555556	730871,0896	0	800000	0 1440000
200	200	75	50		1,517	12	61,11111111	769248,6534	0	880000	0 1440000
200	200	75	1		1,464	11	47,91666667	541012,6588	0	690000	0 1440000
200	200	50	50		1,554	12	61,11111111	769248,6534	0	880000	0 1440000
200	200	50	1		1,255	12	50,69444444	538333,7365	0	730000	0 1440000
200	200	25	1		1,5	12	50,69444444	550364,6485	0	730000	0 1440000
200	200	10	10		1,925	14	56,25	544992,7198	0	810000	0 1440000
200	200	1	1	Error de memoria al discretizar							
50	50	100	50		3,007	12	64,58333333	782383,4319	0	930000	0 1440000
50	50	100	50		2,863	12	64,58333333	782383,4319	0	930000	0 1440000
50	50	100	1		3,289	10	59,02777778	764350,1634	0	850000	0 1440000
50	50	75	50		3,142	12	64,58333333	782383,4319	0	930000	0 1440000
50	50	75	1		3,53	10	59,02777778	764350,1634	0	850000	0 1440000
50	50	50	50		2,949	12	64,58333333	782383,4319	0	930000	0 1440000
50	50	50	1		3,253	10	59,02777778	764350,1634	0	850000	0 1440000
50	50	25	1		3,492	10	59,02777778	764350,1634	0	850000	0 1440000
200	200	10	10		2,185	14	56,25	544992,7198	0	810000	0 1440000
50	50	1	1	Error de memoria al discretizar							
1	1	1	1	Error de memoria al discretizar							

9.10. 45G110X90Y8E7AR

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
6000	600	1	1		0,97	14	21,36078205	1259,197593	27,6360286	1,77E+07	4888031,066 8,28E+07
5000	5000	1	1		0,623	3	4,735630607	284,5562802	0	3921200	0 8,28E+07
4000	4000	1	1		0,697	4	8,896396334	511,7587826	0	7366400	0 8,28E+07
3000	3000	1	1		0,87	6	5,597927928	368,046635	0	4635200	0 8,28E+07
2000	2000	1	1		0,992	13	21,5511814	1272,154985	7,20195669	1,78E+07	1285176,463 8,28E+07
1000	1000	1	1		1,53	34	53,63740487	3181,458117	4,875883794	4,44E+07	2165520,399 8,28E+07
500	500	1	1		5,269	67	56,26977461	3283,433591	3,059425348	4,66E+07	1425463,861 8,28E+07
100	100	1	1		286,706	99	83,49971272	4958,141738	3,660010378	6,91E+07	2530512,421 8,28E+07
70	70	1	1		770,79	112	77,20942039	4615,665586	1,894862493	6,39E+07	1211404,456 8,28E+07
50	50	1	1	Error construir grafo							
30	30	1	1	Error construir grafo							
20	20	1	1	Error construir grafo							
10	10	1	1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
6000	600	1	1		0,888	8	13,91945938	826,5183098	0	1,15E+07	0 8,28E+07
5000	5000	1	1		0,604	3	4,735630607	284,5562802	0	3921200	0 8,28E+07
4000	4000	1	1		0,709	4	8,896396334	511,7587826	0	7366400	0 8,28E+07
3000	3000	1	1		0,722	6	5,597927928	368,046635	0	4635200	0 8,28E+07
2000	2000	1	1		0,949	13	19,22995487	1148,788197	0	1,59E+07	0 8,28E+07
1000	1000	1	1		1,975	43	27,85292807	1705,556745	0	2,31E+07	0 8,28E+07
500	500	1	1		5,88	59	44,07184698	2644,253835	0	3,65E+07	0 8,28E+07
100	100	1	1		76,884	88	67,90072089	4261,644772	0	5,62E+07	0 8,28E+07
70	70	1	1		148,775	101	75,5106759	4488,263288	0	6,25E+07	0 8,28E+07
50	50	1	1		298,187	110	74,22423457	4598,997676	0	6,15E+07	0 8,28E+07
30	30	1	1		916,541	117	72,36292837	4530,933797	0	5,99E+07	0 8,28E+07
20	20	1	1		6551,3	110	74,22423457	4663,216083	0	6,20E+07	0 8,28E+07
10	10	1	1	Error de memoria al discretizar							

				Resultados							
Nx	Ny	PMD	PMP	Tiempo	Cant. Pads	Area (%)	Ogip	Area Superpuesta (%)	Cant. Ar. Cubierta	Cant. Ar. Superpuesta	Ar. Region
6000	6000	1000	500		49,629	170	48,86351483	2948,681428	0	4,05E+07	0,828E+07
6000	6000	1000	250		36,568	88	29,16738802	1868,354884	0	2,42E+07	0,828E+07
6000	6000	1000	100		105,564	106	34,34117195	2108,93138	0	2,84E+07	0,828E+07
6000	6000	600	500		48,1	185	53,17500144	3326,607037	0	4,40E+07	0,828E+07
6000	6000	600	250		46,359	138	47,41234332	2968,555465	0	3,93E+07	0,828E+07
6000	6000	600	100		123,091	146	49,71180284	3137,786544	0	4,12E+07	0,828E+07
6000	6000	300	500		48,876	193	55,47446096	3424,272512	0	4,59E+07	0,828E+07
6000	6000	300	250		45,485	158	49,28765884	3083,401443	0	4,08E+07	0,828E+07
6000	6000	300	100		117,039	156	52,58612724	3217,013801	0	4,35E+07	0,828E+07
6000	6000	100	500		58,161	207	59,49851512	3618,583667	0	4,93E+07	0,828E+07
6000	6000	100	250		47,795	177	50,87554191	3135,266261	0	4,21E+07	0,828E+07
6000	6000	100	100		125,817	195	56,04932584	3340,001019	0	4,64E+07	0,828E+07
4000	4000	1000	500		26,488	117	49,12292865	2919,339091	0	4,07E+07	0,828E+07
4000	4000	1000	250		13,722	57	31,87698224	1972,535819	0	2,64E+07	0,828E+07
4000	4000	1000	100		40,273	63	41,34824345	2533,486859	0	3,42E+07	0,828E+07
4000	4000	600	500		22,863	141	59,8946405	3601,024669	0	4,96E+07	0,828E+07
4000	4000	600	250		19,209	116	48,83549621	3038,622057	0	4,04E+07	0,828E+07
4000	4000	600	100		61,172	131	53,14698281	3279,713127	0	4,40E+07	0,828E+07
4000	4000	300	500		32,068	157	60,62022626	3643,527164	0	5,02E+07	0,828E+07
4000	4000	300	250		32,85	162	54,31072188	3356,469168	0	4,50E+07	0,828E+07
4000	4000	300	100		94,151	169	64,06941554	3838,920174	0	5,31E+07	0,828E+07
4000	4000	100	500		27,092	145	61,04437026	3574,133364	0	5,05E+07	0,828E+07
4000	4000	100	250		31,555	143	52,72283881	3203,51412	0	4,37E+07	0,828E+07
4000	4000	100	100		61,316	144	60,75693782	3614,725839	0	5,03E+07	0,828E+07
2000	2000	1000	500		27,692	95	50,54608154	2988,055939	0	4,19E+07	0,828E+07
2000	2000	1000	250		12,462	45	36,17445953	2268,649958	0	3,00E+07	0,828E+07
2000	2000	1000	100		30,337	50	45,3582883	2797,35871	0	3,76E+07	0,828E+07
2000	2000	600	500		26,768	131	60,89364938	3576,898247	0	5,04E+07	0,828E+07
2000	2000	600	250		21,431	111	59,01833387	3641,80902	0	4,89E+07	0,828E+07
2000	2000	600	100		57,121	121	61,89265827	3761,636358	0	5,12E+07	0,828E+07
2000	2000	300	500		25,85	134	61,7559467	3623,341561	0	5,11E+07	0,828E+07
2000	2000	300	250		17,899	108	54,28270326	3337,493582	0	4,49E+07	0,828E+07
2000	2000	300	100		49,805	112	59,30576631	3587,372314	0	4,91E+07	0,828E+07
2000	2000	100	500		30,013	135	62,04337914	3630,44634	0	5,14E+07	0,828E+07
2000	2000	100	250		24,435	130	56,73288366	3480,209583	0	4,70E+07	0,828E+07
2000	2000	100	100		61,101	139	63,19310891	3768,945966	0	5,23E+07	0,828E+07
500	500	1000	500		15,55	85	55,41842371	3385,841132	0	4,59E+07	0,828E+07
500	500	1000	250		12,942	59	51,81851355	3191,09102	0	4,29E+07	0,828E+07
500	500	1000	100		25,895	74	56,13000015	3433,948228	0	4,65E+07	0,828E+07
500	500	600	500		15,241	85	55,41842371	3385,841132	0	4,59E+07	0,828E+07
500	500	600	250		12,574	59	51,81851355	3191,09102	0	4,29E+07	0,828E+07
500	500	600	100		27,627	74	56,13000015	3433,948228	0	4,65E+07	0,828E+07
500	500	300	500		17,772	100	59,72991031	3629,839778	0	4,95E+07	0,828E+07
500	500	300	250		14,37	82	58,42945967	3583,20665	0	4,84E+07	0,828E+07
500	500	300	100		34,178	103	64,46554092	3899,342038	0	5,34E+07	0,828E+07
500	500	100	500		20,191	103	60,59220763	3671,477641	0	5,02E+07	0,828E+07
500	500	100	250		17,292	88	60,15405431	3675,382367	0	4,98E+07	0,828E+07
500	500	100	100		36,916	111	66,76500044	4023,013099	0	5,53E+07	0,828E+07
400	400	300	500		15,956	97	66,61427956	4116,469852	0	5,52E+07	0,828E+07
400	400	300	250		18,319	94	65,75198224	4069,349928	0	5,44E+07	0,828E+07
400	400	300	100		36,791	105	68,91373908	4266,945845	0	5,71E+07	0,828E+07
400	400	100	500		15,466	96	66,32684712	4101,015736	0	5,49E+07	0,828E+07
400	400	100	250		16,538	93	65,4645498	4041,532124	0	5,42E+07	0,828E+07
400	400	100	100		33,638	105	68,91373908	4257,601641	0	5,71E+07	0,828E+07
200	200	300	100		29,301	85	67,03842357	4186,897085	0	5,55E+07	0,828E+07
200	200	100	500		29,641	100	67,47657688	4162,134875	0	5,59E+07	0,828E+07
200	200	100	250		27,173	100	67,47657688	4175,097685	0	5,59E+07	0,828E+07
200	200	100	100		33,489	90	68,47558577	4267,369829	0	5,67E+07	0,828E+07
100	100	50	50		91,447	93	69,33788309	4356,937914	0	5,74E+07	0,828E+07
100	100	10	10		295,563	94	69,62531553	4367,933587	0	5,77E+07	0,828E+07
50	50	25	25		353,181	111	74,51166701	4621,477183	0	6,17E+07	0,828E+07
40	40	20	20		501,93	104	72,49963993	4519,810652	0	6,00E+07	0,828E+07
30	30	15	15		989,272	119	72,93779325	4573,868214	0	6,04E+07	0,828E+07
20	20	10	10	Error de memoria al discretizar							
10	10	5	5	Error de memoria al discretizar							