

TSP CON LATENCIA

EXAMEN ORDINARIO

INTEGRANTES DE EQUIPO

- José Francisco Lumbreras Fabián
 1349503
- Gabriela Azucena Martínez Aldape 1490592
- Lucia Guadalupe Moyeda Cornejo
 1145154

DESCRIPCION DEL PROBLEMA

El problema consiste en trabajar usando listas restringidas de candidatos las cuales pueden ser por:

- LRC.- cardinalidad donde 🛭 [0,1]
- LRC.- calidad.

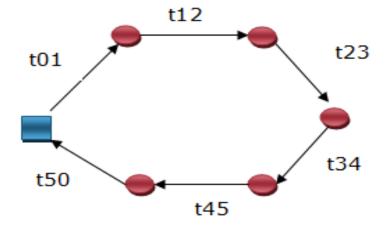
LRC por cardinalidad $2 [0,1] \leftarrow \text{valor límite.}$

El valor límite es igual a:

Valor límite =mínimo + 2 (máximo-mínimo)

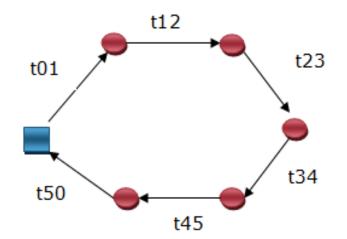
- Donde definirá que tan grande estará la lista.
- SI $2 = 0 \rightarrow El$ problema será de tipo Greedy.
- Si 🛮 =1 → El problema será totalmente aleatorio.

- También hablaremos de los TSP (ruteo)
- Los cuales nos hablaran de ahorros en costo. Por ejemplo:



Ahorro en costo

Pero así como existe el TSP de ahorro en costo también existe en TSP de ahorro en tiempo (TSP CON LATENCIA) el cual para el grafico seria este:



Donde el mínimo será:

Min=
$$5(t01) + 4(t12) + 3(t23) + 2(t34) + t45$$

• Como se plantea anteriormente este proyecto consistirá en un problema GRASP en el cual intervendrán lo que es un TSP con LATENCIA para poder tomar lo que son los ah

TSP CON LATENCIA

- La latencia es un término que se utiliza para expresar el tiempo de espera en un sistema.
- En problemas de distribución representa el tiempo que espera un cliente para ser visitado
- En problemas de programación de la producción, el tiempo de espera de una pieza para ser procesada.
- En problemas de redes, la latencia está asociada a la métrica utilizada para evaluar la longitud un camino que une un nodo inicial con un nodo dado de la red.

- El problema de Latencia mínima puede considerarse como una extensión del Problema del Agente Viajero (TSP), donde el objetivo es encontrar un camino Hamiltoniano que comience en el nodo inicial y minimice la suma de las latencias de todos los nodos.
- Este problema tiene aplicaciones en el procedimiento de búsqueda de información en redes informáticas, en la recepción de señales en redes inalámbricas de telecomunicaciones y en muchas otras áreas.

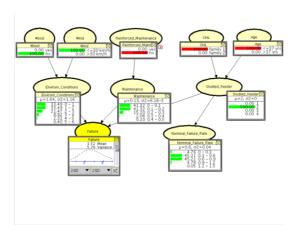
METODO DE SOLUCION

GRASP: Greedy Pandomized Adaptive Search Procedures

A metaheuristic for combinatorial optimization

- Es un algoritmo meta heurístico comúnmente aplicado a problemas de optimización combinatoria. Consiste en iteraciones hechas para crear una solución en un algoritmo probabilista y mejoras subsecuentes a través de una búsqueda local.
- Las soluciones de algoritmo probabilista son generadas añadiendo elementos a la solución del problema desde una lista de elementos establecidos por una función probabilista.

Un algoritmo probabilista (o probabilístico) es un algoritmo que basa su resultado en la toma de algunas decisiones al azar, de tal forma que, en promedio, obtiene una buena solución al problema planteado para cualquier distribución de los datos de entrada. Es decir, al contrario que un algoritmo determinista, a partir de unos mismos datos se pueden obtener distintas soluciones y, en algunos casos, soluciones erróneas.



EXPERIMENTACION COMPUTACIONAL

~/Dropbox/FIME/Sexto/Temas Selectos de Optimizacion/Ordinario/VMC.py (Ordinario) - Sublime Text 2 (UNREGISTERED) File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help × HerramientasArreglos.py × VMC.py × Metaheuristico.py × from utileria.Ficheros import aMatriz from utileria.HerramientasArreglos import nombreColumnaABC
from Metaheuristico import DOSOPT from random import randint class VMC: """Clase estructurada para ejecutar el proceso de construccion para una solucion de un problema del estilo Traveling Salesman Problem with Latency" self.path = path self.subConjunto = aMatriz(path, separador) self.M = numeroMuyGrande; listaValores = [] diccPosiciones = {} listaCandidatos = [] py = 0
for i in range(len(self.subConjunto)): valor = self.M; px = 0py = 0
if i != omitir: for j in range(len(self.subConjunto[i])):
 if i != j: if self.subConjunto[i][j] < valor:</pre> valor = self.subConjunto[i][j] py = j
if diccPosiciones.has key(str(valor)):
 listaValores.append(str(valor)+"-"+str(py))
 diccPosiciones[str(valor)+"-"+str(py)] = py listaValores.append(str(valor)) diccPosiciones[str(valor)] = py listaValores.sort()

```
~/Dropbox/FIME/Sexto/Temas Selectos de Optimizacion/Ordinario/Metaheuristico.py (Ordinario) - Sublime Text 2 (UNREGISTERED)
                                                                                                                                                                  - + ×
File Edit Selection Find View Goto Tools Project Preferences Help
                 × HerramientasArreglos.py × VMC.py
                Nlatencia += self.matrizPesos[x-1][x]
            if Nlatencia > Olatencia:
                 self.soluciones[index-1] = antecesor
                 self.soluciones[index] = mov
                 self.soluciones[index+1] = sucesor
                 self.soluciones[index+2] = enlace
             Olatencia =0
             for i in range(2,len(self.soluciones)-2):
                self.opt(self.soluciones[i-1], self.soluciones[i], self.soluciones[i+1], self.soluciones[i+2], i)
             self.guardaResultado()
         def imprime(self):
             latencia = 0
             for x in range(len(self.soluciones)-1):
                latencia += latencia+self.matrizPesos[self.soluciones[x]][self.soluciones[x+1]]
                 print "Ruta:",nombreColumnaABC(x),"=>",nombreColumnaABC(x+1),"posicion",self.soluciones[x],"latencia",latencia,"\n"
         def guardaResultado(self):
             path = raw_input("Nombre de archivo >")
             archivo = open(path, "w")
            plot = open(path+".plt", "w")
             latencia = 0;
             for i in range(1,len(self.soluciones)):
                 latencia += latencia+self.matrizPesos[self.soluciones[i-1]][self.soluciones[i]]
                 val = "Ruta: "+str(nombreColumnaABC(self.soluciones[i-1]))+" =>"+str(nombreColumnaABC(self.soluciones[i]))+" posicion "+str(self.soluciones[i])+" con ui
                plot.write(str(latencia)+"\n")
                 archivo.write(str(val))
            archivo.close()
             plot.close()
```

CONCLUSIONES

• Este heurismo se materializó, desde el punto de vista algorítmico, en que en algún momento de la práctica del vecino más cercano, el siguiente desplazamiento no se realizará a la ciudad inmediatamente cercana, disponible, sino que se renunciará a ella para trasladarse hacia la segunda más cercana disponible y, a partir de este cambio, se continuará con la tradicional regla vecino más cercano. Esta estrategia propuesta, atendiendo a una de las tendencias arrojadas por la revisión de literatura, llevó a complementarlo con una búsqueda local: el opt.

BIBLIOGRAFIA

- http://old.dii.uchile.cl/~gduran/docs/tesis
 /tesis_andres.pdf
- http://www.uv.es/~rmarti/paper/docs/heu r1.pdf
- http://arxiv.org/pdf/math/9409223.pdf
- http://citeseerx.ist.psu.edu/viewdoc/sum mary?doi=10.1.1.151.7058
- http://yalma.fime.uanl.mx/~pisis/seminar /abstracts/2012a-bello.htm
- http://www.iiia.csic.es/udt/en/ia/clarkewright