

# Presentación técnicas multiarranque, GRASP.

Antonio Jose Morano Moriña Modelos Bioinspirados y Heuristicas de Busqueda

## 1-Problema a resolver

- En el trabajo seleccionado, se resuelve el **Problema de Enrutamiento de Vehículos con Recogida y Entrega Simultánea (VRPSPD)** pertenece a la familia de problemas de enrutamiento de vehículos con restricciones de capacidad, donde tenemos:
- -Un depósito central y un conjunto de clientes con demandas conocidas de recogida y entrega de mercancía. El objetivo es encontrar un sistema de rutas que permita satisfacer la demanda de todos los cli entes al menor costo posible. Teniendo en cuenta las siguientes restricciones:
- -Todos los recorridos se inician y terminan en el depósito.
- -Se dispone de una flota de vehículos de diferentes capacidades.
- -Al diseñar las rutas, la carga del vehículo es una mezcla entre la mercancía recogida en los clientes ya visitados y la que todavía falta por entregar, y en ningún punto del recorrido la carga puede exceder la capacidad del vehículo.

# 2-Representación del problema

Un depósito central (**O**)

Un conjunto de clientes  $I = \{1, 2 ..., n\}$ 

Las demandas de entrega (di) y de recogida (pi).

El coste de viaje entre cada par de clientes (cij)

Una ruta es una secuencia ordenada de clientes asociadas a un vehículo en específico, se denota por:

$$[R, k] = [(r0 = 0, r1, ..., rl, rl+1 = 0), k].$$

Donde el costo de viaje es la suma de los costos de todos los arcos presentes en R.

Dna solución es un conjunto de rutas denotado por:

$$S = \{[R1, k1], [R2, k2], ..., [Rm, km]\}.$$

El costo de S es la suma de los costos de todas las rutas, se denota por C (S). El objetivo es:

min C (S)

# 2-Representacion del problema

Al asumir una flota limitada, encontrar una solución factible para este problema es NP – duro, de ahi que se tenga que crear una condicion de factibilidad.



Una ruta [R, k] es débil factible si el total de mercancía para entregar, así como el total de mercancía por recoger no exceden la capacidad del vehículo k, es decir, si se verifican simultáneamente las expresiones:

$$\sum_{i=1}^{l} d_{r_i} \leq Q^k$$

$$\sum_{i=1}^{l} p_{r_i} \leq Q^k$$

Si se cumplen ambas existe un ordenamiento de los clientes que garantizan la condición de factibilidad

#### **Búsqueda local**

Será realizada por los algoritmos VND, RVND y Enfriamiento simulado.

Tanto **VND** como **RVND** son ideales para la explotación en zonas cercanas al óptimo, mientras que **enfriamiento simulado** es ideal para escapar de los óptimos locales permitiendo una mayor exploración del espacio de búsqueda.

Para el funcionamiento de estos algoritmos, se usan 6 funciones de vecindad que son:

#### **Para Inter Ruta**

- 1. Cruzar dos rutas diferentes
- 2. Mover un cliente de una ruta hacia otra diferente
- 3. Intercambiar dos clientes de dos rutas diferentes

#### Para Intra Ruta

- 1. Mover un cliente dentro de una misma ruta
- 2. Intercambiar dos clientes de de la misma ruta
- 3. Eliminar cruzamientos de 2 aristas (2-Opt)

#### Estrategia de solucion

Como función objetivo se emplea la expresión:

$$\min \sum_{s \in S} C\left(\left[R_s, k_s\right]\right) + \mu P\left(\left[R_s, k_s\right]\right)$$

Donde  $\mu$  es un factor de peso para penalidad. En la medida que se aumenta el valor de  $\mu$  se favorece la obtención de soluciones factibles.

Y siendo el valor de P([R,k]) sacado de la formula:  $P\left([R,k]
ight) = \sum_{j=0}^{l} \max\left\{0,L\left([R,k],j
ight) - Q^k
ight\}$ 

Y a su vez el de L([R,k],j) de: 
$$L\left(\left[R,k\right],j\right) = \sum_{i=0}^{j} p_{r_i} + \sum_{i=j+1}^{l} d_{r_i}$$

.

La característica fundamental de GRASP es que es una metaheurística de múltiples reinicios que en cada paso realiza una búsqueda local que toma como punto de partida una solución greedy-aleatoria.

#### Creacion de la solucion Greedy-Aleatoria

En cada iteración se construye una lista restringida de candidatos (RCL) que contiene los clientes que están relativamente cerca del último cliente adicionado a la solución.

Un cliente se incluye en la RCL si al añadirlo en la ruta actual no se afecta la factibilidad débil y tal que su costo de inserción se encuentre en el intervalo [cmin, cmin +  $\alpha$  (cmax – cmin)] donde cmin, cmax son, respectivamente, el menor y el mayor costo de inserción.

La calidad de la solución greedy – aleatoria depende del valor del parámetro  $\alpha$  seleccionado, si  $\alpha$  = 0 la solución es completamente greedy y si  $\alpha$  = 1 la solución es completamente aleatoria

Algoritmo 1 – GRASP clásico

Consta de dos etapas: generación de las soluciones iniciales y búsqueda local.

```
1: Construir un conjunto de soluciones golosas-aleatorias \rightarrow P_0, \, O^* \leftarrow \emptyset

2: for all S_t \in P_0 do

3: Realizar una búsqueda local a partir de S_t \rightarrow O_t

4: if C(O_t) < C(O^*) then

5: O_t \rightarrow O^*

6: end if

7: end for

8: return O^*
```

Algoritmo 2 – GRASP Binivel Se separa la búsqueda local en dos etapas

```
1: Construir un conjunto de soluciones golosas-aleatorias \rightarrow P_0, \, O^* \leftarrow \emptyset
2: for all S_t \in P_0 do
3: Realizar una búsqueda local considerando solamente movimientos Inter Ruta S_t \rightarrow Z_t
4: Realizar una búsqueda local considerando solamente movimientos Intra Ruta Z_t \rightarrow O_t
5: if C(O_t) < C(O^*) then
6: O_t \rightarrow O^*
7: end if
8: end for
9: return O^*
```

Algoritmo 3 – GRASP con perturbacion

```
    Construir un conjunto de soluciones golosas-aleatorias → P<sub>0</sub>, O* ← ∅
    for all S<sub>t</sub> ∈ P<sub>0</sub> do
    O<sub>t0</sub> ← S<sub>t</sub>
    for i = 1 to N do
    Seleccionar aleatoriamente un mecanismo de ruptura u<sub>i</sub>
    Modificar el óptimo local previamente obtenido empleando u<sub>i</sub> → S<sub>ti</sub>
    Realizar una búsqueda local a partir de S<sub>ti</sub> → O<sub>ti</sub>
    if C(O<sub>ti</sub>) < C(O*) then</li>
    O<sub>ti</sub> → O*
    end if
    end for
    return O*
```

La desventaja fundamental de los Algoritmos 1 y 2 es que no se aprovechan, en las iteraciones sucesivas, información del óptimo local previamente obtenido.

En este trabajo se emplean dos mecanismos de perturbación: intercambiar m clientes de la ruta a con n clientes de la ruta b y eliminar 20 por ciento de los clientes y reinsertarlos nuevamente en posiciones aleatorias

Algoritmo 4 – Grasp con perturbacion Extendido

```
1: Construir un conjunto de soluciones golosas-aleatorias \rightarrow P_0, O^* \leftarrow \emptyset
2: for all S_t \in P_0 do
      O_{t0} \leftarrow S_t
      for i = 1 to N do
         Seleccionar aleatoriamente un mecanismo de ruptura u_i
         Modificar el óptimo local previamente obtenido empleando u_i \rightarrow S_{ti}
         Realizar una búsqueda local a partir de S_{ti} \rightarrow O_{ti}
         if i = N \wedge O_{ti} es débil factible then
            Realizar un ordenamiento exacto de las rutas de O_{ti} \rightarrow O_{ti}^e
         else
10:
        O_{ti} \rightarrow O_{ti}^e
11:
         end if
         if C(O_{ti}^e) < C(O^*) then
13:
         O_{ii}^e \rightarrow O^*
         end if
      end for
17: end for
18: return O*
```

Teniendo en cuenta el costo computacional de encontrar la solución exacta se sugiere realizar una única ejecución del modelo en la última iteración del bloque de perturbación.

#### 4-Resultados

Atendiendo a las características de la distribución geográfica de los clientes y la capacidad de los vehículos, este conjunto puede separarse en cuatro grupos:

SCA3x, Clientes dispersos con pocas rutas. Estos son las instancias más simples del conjunto.

Problema	Literatura	A.1	$A.1_G$	A.2	A.3	$A.3_G$	A.4
SCA30	635.62	636.37		640.56	636.09		636.06
SCA31	697.84	697.83		697.83	697.83		697.83
SCA32	659.34	659.33		664.19	659.33		659.33
SCA33	680.04	680.03		680.58	680.03		680.03
SCA34	690.50	690.48		690.48	690.48		690.48
SCA35	659.90	661.08	659.91	664.69	659.91		659.91
SCA36	651.09	652.95		653.69	651.11		651.11
SCA37	659.17	666.17		660.80	659.18		659.18
SCA38	719.47	719.50		719.50	719.50		719.50
SCA39	681.00	681.02		681.25	681.02		681.02

#### SCA8x, Clientes dispersos con muchas rutas.

SCA80	961.50	983.94		997.47	972.97	970.67	970.67
SCA81	1049.65	1068.26		1090.75	1057.09	1054.93	1067.24
SCA82	1039.64	1052.92		1060.24	1047.57		1044.97
SCA83	983.34	1008.46		1021.15	1005.19	994.77	1002.83
SCA84	1065.49	1067.74	1065.49	1086.69	1065.49		1067.66
SCA85	1027.08	1058.17		1063.55	1039.87		1043.58
SCA86	971.82	977.89		987.69	973.26		971.84
SCA87	1051.28	1076.38		1071.55	1067.03		1067.12
SCA88	1071.18	1086.80	1082.91	1080.59	1071.20		1071.20
SCA89	1060.50	1090.03		1078.86	1065.60		1073.96

## 4-Resultados

#### CON3x, Problemas urbanos con pocas rutas.

CON30	616.52	616.50	623.36	616.50		616.50
CON31	554.47	557.18	560.30	554.45		554.45
CON32	518.00	521.39	522.09	519.13		519.13
CON33	591.19	591.20	591.21	591.20		591.20
CON34	588.79	591.41	589.88	588.78		588.78
CON35	563.70	564.86	565.10	563.67		563.67
CON36	499.05	502.17	502.17	501.28	499.38	500.36
CON37	576.48	582.10	581.37	578.18		578.41
CON38	523.05	523.08	523.08	523.08		523.08
CON39	578.25	582.69	579.65	582.69		578.25

#### CON8x, Problemas urbanos con muchas rutas.

CON80	857.17	880.60	867.41	867.33	864.40	860.60
CON81	740.85	742.26	755.79	742.93		740.83
CON82	712.89	716.34	717.59	712.89		713.44
CON83	811.07	828.16	832.24	818.43		816.27
CON84	772.25	787.24	782.27	773.59	772.41	773.73
CON85	754.88	759.83	772.16	758.11		758.11
CON86	678.92	690.59	686.80	683.08		687.96
CON87	811.96	816.38	817.86	813.02		814.50
CON88	767.53	783.16	783.74	778.36	770.76	769.66
CON89	809.00	821.26	816.75	811.15		812.04

#### 5-Conclusiones

Al analizar los resultados obtenidos, se puede apreciar un bajo rendimiento de los métodos desarrollados en los problemas con un mayor número de rutas (SCA8x y CON8x), lo que sugiere un aumento de la exploración Inter Ruta.

Aunque no se observan diferencias significativas entre los resultados, vale resaltar que el Algoritmo de Perturbación tuvo un mayor rendimiento logrando una efectividad de aproximadamente el 50% para el conjunto de prueba.

# 6-Bibliografia

El trabajo cientifico sobre el cual se ha llevado a cabo la presentacion puede ser encontrado en el siguiente enlace:

(PDF) ESTRATEGIA GRASP PARA EL PROBLEMA DE ENRUTAMIENTO DE VEHÍCULOS CON RECOGIDA Y ENTREGA SIMULTÁNEA (researchgate.net)

Tambien se encuentra el PDF adjunto en la misma carpeta.