

# Un acercamiento al VRP y una propuesta de solución

Kevin Majim Ortega Alvarez

5 de noviembre de 2024

## 0.1. Introducción

El transporte de cargas terrestre, es una de las formas más esenciales de distribución. Contribuyendo no solo con el abastecimiento de recursos necesarios para el uso diario, sino que además es una excelente forma de generar puestos de trabajo, lo cual ayuda a impulsar la economía de un país. Sin embargo, esta forma de transporte se enfrenta a grandes desafíos en la búsqueda de rentabilidad y eficiencia, dado que el coste promedio de transporte terrestre se estima en \$2.01 dólares por kilómetro recorrido [6].

Debido a estos constantes desafíos, existe una rama de la matemática, dedicada al estudio de problemas de optimización, y específicamente este tipo de problemas se llaman, Problema de Enrutamiento de Vehículos (VRP por sus siglas en inglés). El problema de manera general consiste en: una flota de vehículos, un almacén central y un grupo de clientes a los cuales se les desea entregar los productos del almacén. Lo que se desea es organizar la flota, para que les entreguen a todos los clientes recorriendo la menor distancia posible.

Otras variantes al VRP que han sido estudiadas son: problema de enrutamiento de vehículos con restricciones de capacidad (CVRP), con ventanas de tiempo (VRPTW), con entregas fraccionadas (VPRSD), multi-depósito (MDVRP), aunque hay variantes que modelan mejor el comportamiento de la vida real, como lo son el VRP estocástico [2].

El VRP es un problema NP-Duro [3], por lo tanto, para encontrar soluciones a problemas de mediana dimensión requiere de un alto costo computacional, por no mencionar aquellos que poseen grandes dimensiones, que en la práctica son los que necesitan ser resueltos. Dado que explorar exhaustivamente estas soluciones es altamente costoso, las mejores aproximaciones que se han hecho, han sido a través de metaheurísticas [?] y búsqueda aleatoria en los espacios de estas soluciones.

En los últimos años la Facultad de Matemática y Computación de la Universidad de La Habana se ha dedicado a estudiar estos problemas [5][1]. Una de las investigaciones que se llevaron a cabo fue, la de encontrar una manera de dividir las vecindades de cada solución en regiones, para acortar el espacio de búsqueda y clasificar las regiones donde podrían estar las mejores soluciones [4].

El objetivo general de este trabajo es crear un modelo de optimización que encuentre, las regiones donde se encuentran las mejores soluciones, para una vez detectada, realizar una búsqueda por ella.

A continuación presentamos el modelo

## 0.2. Definir ciertas cosas

Lo que definiremos aquí son algunas generalizaciones que vamos a utilizar en ambos modelos:

1.  $r \rightarrow$  Rutas

2.  $i, j \rightarrow$  Arcos donde  $j = \langle j_s, j_e \rangle$  y  $j_s$  es el nodo inicial del arco  $j$  y  $j_e$  el final
3.  $G = \{V, E\} \rightarrow$  Grafo dirigido y ponderado donde para todo  $v \in V$  se cumple que  $v$  es un cliente de nuestro sistema y si  $\langle v_1, v_2 \rangle \in E$  hay un arco de  $v_1$  a  $v_2$ .  $G$  es conexo y  $v_0$  es el único punto de articulación por lo que todo nodo pertenece a un ciclo que empieza y termina en  $v_0$ . Si eliminamos  $v_0$  entonces se forman varias Componentes Conexas ( $CC$  para los amigos), cada  $CC$  representa una ruta distinta en nuestro sistema. Luego podemos enumerarlas
4. Se puede establecer una especie de orden entre los arcos definiendo que  $i < j$  si  $i$  aparece primero en una ruta que  $j$

Hasta aquí lo que tienen en común ambos modelos.

### 0.3. Modelo (X)

#### 0.3.1. Variables del sistema

1.  $X_{r_1 j_1 j_2 r_2 i} = \begin{cases} 1 & \text{si eliminamos } j_1, j_2 \text{ de } r_1 \text{ e insertamos en } i \text{ de } r_2 \text{ (} j_1 < j_2 \text{)} \\ 0 & \text{si no} \end{cases}$
2.  $c_{rj} \rightarrow$  Peso de  $j$  en  $r$
3.  $S_{r i j_1} \rightarrow$  Suma de los pesos de los arcos a partir de  $i + 1$  hasta  $j - 1$   
 $(S_{r i j_1} = \sum_{j_2=i+1}^{j_1-1} c_{r j_2})$
4.  $K_{r_1 i r_2 j} \rightarrow$  Peso del arco  $\langle j_s, i_e \rangle$  donde  $i$  se encuentra en la ruta  $r_1$  y  $j$  en la ruta  $r_2$
5.  $L_{r_1 i r_2 j} \rightarrow$  Peso del arco  $\langle i_s, j_e \rangle$  donde  $i$  se encuentra en la ruta  $r_1$  y  $j$  en la ruta  $r_2$
6.  $P_r \rightarrow$  Peso total de  $r$  para esta solución ( $P_r = \sum_{j=1}^n c_{rj}$ )
7.  $Eliminar = \sum_{r_1=1}^{n_r} \sum_{j_1=1}^{n_{j_1}} \sum_{j_2=1}^{n_{j_2}} \sum_{r_2=1}^{n_r} \sum_{i=1}^{n_i} X_{r_1 j_1 j_2 r_2 i} * (P_{r_1} - S_{r_1 j_1 j_2} - c_{r_1 j_1} - c_{r_1 j_2} + L_{r_1 j_1 r_1 j_2})$
8.  $Sumar = \sum_{r_1=1}^{n_r} \sum_{j_1=1}^{n_{j_1}} \sum_{j_2=1}^{n_{j_2}} \sum_{r_2=1}^{n_r} \sum_{i=1}^{n_i} X_{r_1 j_1 j_2 r_2 i} * (P_{r_2} - c_{r_2 i} + S_{r_1 j_1 j_2} + K_{r_1 j_1 r_2 i} + L_{r_1 j_2 r_2 i})$

### 0.3.2. El modelo

Función objetivo y restricciones propias del VRP.  
Las que añadimos nosotros:

1.  $\sum_{i=j_1}^{j_2} X_{rj_1j_2ri} = 0 \quad \forall r, \forall j_1 < j_2$
2.  $\sum P_r > Eliminar + Sumar$
3.  $\sum_{r_1=1}^{n_r} \sum_{j_1=1}^{n_{j_1}} \sum_{j_2=1}^{n_{j_2}} \sum_{r_2=1}^{n_r} \sum_{i=1}^{n_i} X_{r_1j_1j_2r_2i} = 1$

# Bibliografía

- [1] Daniela González Beltrán. Generación automática de gramáticas para la obtención de infinitos criterios de vecindad en el problema de enrutamiento de vehículos. mayo 2019. Citado en la página 1.
- [2] Rajeev Goel and Raman Maini. Vehicle routing problem and its solution methodologies: a survey. 2017. Citado en la página 420.
- [3] Rajeev Goel and Raman Maini. Vehicle routing problem and its solution methodologies: a survey. 2017. Citado en la página 424.
- [4] Héctor Felipe Massón Rosquete. Exploración de vecindades grandes en el problema de enrutamiento de vehículos usando técnicas estadísticas. mayo 2020.
- [5] José Jorge Rodríguez Salgado. Una propuesta para la evaluación automática de soluciones vecinas en un problema de enrutamiento de vehículos a partir del grafo de evaluación de una solución. junio 2020. Citado en la página 1.
- [6] Sitrack. Costos en el transporte de cargamento: Un análisis profundo. 2023. Citado en la página 1.