**UNIVERSIDAD DE LA REPÚBLICA**

Facultad de Ingeniería

Instituto de Computación

“Periodic VRP”

Introducción Estado del Arte de Proyecto de Grado

Javier de Prado

Alejandro García

Francisco Güella

Tutores

Sandro Moscatelli

Omar Viera

Índice General

[Introducción 4](#_Toc399865251)

[Definición del problema 6](#_Toc399865252)

[Métodos y soluciones de VRP 7](#_Toc399865253)

[Modelos exactos 7](#_Toc399865254)

[Métodos aproximados 9](#_Toc399865255)

[Heurísticas clásicas. 9](#_Toc399865256)

[Metaheuristicas. 10](#_Toc399865257)

[Algoritmos Híbridos 11](#_Toc399865258)

[Post Optimización y mejoras. 12](#_Toc399865259)

[Métodos y soluciones de VRSPTW 12](#_Toc399865260)

[Solomon 13](#_Toc399865261)

[Potvin y Rosseau 14](#_Toc399865262)

[Problemas MDVRP 15](#_Toc399865263)

[Algoritmos de Asignación para MDVRP 15](#_Toc399865264)

[Asignación a través de urgencias 15](#_Toc399865265)

[Asignación paralela 15](#_Toc399865266)

[Asignación simplificada 15](#_Toc399865267)

[Barrido de asignación 16](#_Toc399865268)

[Asignación Cíclica 16](#_Toc399865269)

[Algoritmos de Ruteo para VRP 17](#_Toc399865270)

[Método de Clarke and Wright 17](#_Toc399865271)

[Software para el problema de VRP. 18](#_Toc399865272)

# Introducción

Este documento trata sobre el estado del arte de VRP en el contexto del proyecto de grado de la carrera Ingeniería en Computación de los estudiantes Francisco Güella, Alejandro García y Javier de Prado.

“Problema del Agente Viajero” o problema del viajante: Dada una lista de ciudades y las distancias entre cada una de ellas, ¿cuál es la ruta más corta posible que visita cada ciudad exactamente una vez y regresa a la ciudad origen?

En inglés se lo conoce como TSP (Travelling Salesman Problem).

Es el problema de encontrar un ciclo simple que visite todos los nodos del problema y cuyo costo total sea mínimo.

Dicho problema lo estudiaron ya en 1856 Kirkman y Hamilton. Y luego Kowalewsky en 1917. No está claro cuándo fue que se trató el problema matemáticamente por primera vez [1].

Con dos ciudades, encontrar el mejor camino es sencillo. Hay únicamente dos opciones, primero visitamos la ciudad A y luego la ciudad B, o primero visitamos la ciudad B y luego la ciudad A. (2!/2) Si tuviésemos tres ciudades las posibilidades aumentan a 6!/2, primero A luego B luego C, ó primero A luego C luego B, ó primero B luego A…. etc.

Si tenemos n ciudades, asumiendo que cada par de ciudades está unida por un camino, la cantidad de posibilidades (rutas) son n!/2 [2]. Por ejemplo 10 ciudades es 3628800/2. El problema TSP es un problema NP-Duro, demostrado por Richard Karp en 1972 [3]. Por lo tanto el uso de de métodos exactos de optimización para resolver este problema nos darían tiempos de procesamiento de CPU no aceptables.

Al problema de determinar rutas de vehículos para darle servicio a un conjunto de clientes, los cuales tiene una determinada demanda, y los vehículos tienen una determinada capacidad, se lo conoce como un  VRP (*Vehicle Routing Problem)*. Problema de ruteo de vehículos. En 1959 Dantzig y Ramser [2] realizaron una formulación del problema VRP. Consistía en buscar la forma óptima de distribuir combustible entre varios clientes. Dicha formulación se presenta como una generalización del problema TSP en el cual se toman en cuenta las capacidades de carga de los vehículos y la demanda de los clientes.

Si además se agrega la restricción de que los clientes solo pueden ser servidos en algún período de tiempo específico, al problema se lo conoce como VRPTW (*Vehicle Routing Problem with time windows*). [4] [5]

En estos problemas tenemos un único depósito desde el cual inician las rutas que atienden los clientes. Una variante a estos problemas es tener múltiples depósitos. Por lo cual un cliente puede ser atendido por cualquiera de los depósitos. A este problema se lo conoce como (MDVRPTW) (*Multi depot* *Vehicle Routing Problem with Time Windows).*  [6]

Estos son solo algunos de los tipos de problema VRP que se han formulado.

VRP, VRPTW, MDVRPTW al igual que su antecesor TSP también son problemas NP-completos [4]. O sea que para encontrar la solución óptima, la cantidad de posibilidades son tantas que serían cálculos demasiado grandes por lo cual el tiempo de CPU sería inaceptable.

           De esto surge la necesidad de buscar heurísticas y metaheurísticas que puedan dar buenas soluciones en tiempos razonables.

Por ejemplo, el proceso de transporte de mercancías se encuentra presente en muchos de los sistemas de producción, representando una parte importante (entre el 10% y el 20%) del coste final del producto. Así, la utilización de este tipo de problemas o procedimientos ha dado lugar a un ahorro de entre el 5% y el 20% en el coste total de transporte. El interés en VRP ha sido motivado por su relevancia práctica y su considerable dificultad. Decenas de algoritmos y métodos han sido propuestos para la búsqueda de buenas soluciones [7].

En [7], se modela el problema general de VRP mencionando las siguientes características sobre clientes, vehículos y objetivos del problema:

Los clientes tienen una demanda, podrían tener también:

* Una ventana de tiempo,
* Tiempos de carga y de descarga,
* Restricciones en cuanto al tipo de vehículo que puede darle servicio.

Los vehículos podrían tener las siguientes características:

* Que tengan un depósito hogar
* Una capacidad determinada
* Posibles divisiones de compartimento que determinan que tipos de bienes se pueden transportar
* Costos, por distancia, tiempo, ruta, etc

Los objetivos del problema podrían ser:

* Minimización del costo global de transporte.
* Minimización de la flota de vehículos
* Balanceo de rutas para el tiempo y la carga
* Minimización de penalizaciones asociadas con el servicio parcial a clientes o cualquier combinación de dichos objetivos.

Para la variante de multi-depósito al problema VRP (MDVRP), encontramos la siguiente formulación del problema en [6]. En el MDVRPTW, los clientes pueden ser servidos por uno de varios depósitos. Como en VRP, cada vehículo debe partir y volver al mismo depósito y el tamaño de flota de cada depósito debe estar en el rango especificado entre un mínimo y un máximo. El caso de MDVRPTW puede ser visto como un problema de clustering en el sentido de que la solución es un conjunto de vehículos distribuidos en cada depósito.

## Definición del problema

Según el Articulo “New Assignment Algorithms for the Multi-Depot Vehicle Routing Problem” [6] , el problema de MDVRPTW consiste en determinar un conjunto de rutas de vehículos de forma que:

1. Cada ruta comienza y finaliza en el mismo depósito.
2. Los requerimientos de un cliente son servidos por un vehículo.
3. Las ventanas de tiempo de ambos, del cliente y del depósito son respetadas
4. La suma de los requerimientos servidos no excede la capacidad de cada vehículo
5. El costo total está minimizado

Se ha propuesto resolver el problema MDVRPTW en dos fases. Una primera fase de asignación de clientes a depósitos, y una segunda fase para el rutas de los vehículos a los clientes.

Idealmente, mejores resultados serían obtenidos tratando las dos fases simultáneamente, pero con problemas de más de 100 clientes, estos algoritmos simultáneos no son tratables computacionalmente [6].

Otra variante del problema VRP es FSMVRP [5]. En este caso FSMVRP es una extensión del VRP en la que se elimina la hipótesis de que los vehículos son idénticos. En particular los costos y las capacidades de los vehículos varían.

Otra variante más es VRPMT. Vehicle routing problem with multiple trips. Esta es una variante en la cual se dispone de una cantidad fija de vehículos y cada uno de estos puede recorrer más de una ruta en el mismo período de planificación [5].

# Métodos y soluciones de VRP

Desde que el problema de ruteo de Vehículos fue formulado por primera vez, numerosos métodos han sido propuestos para su resolución. Los mismos pueden separarse en algoritmos exactos y algoritmos aproximados. Los algoritmos exactos encuentran la solución óptima, pero al ser VRP un problema NP-HARD suelen requerir tiempos de ejecución muy altos, siendo impracticables para la mayoría de los casos de la vida real. Los métodos aproximados como heurísticas y  meta-heurísticas devuelven una solución aproximada en tiempo de ejecución mucho menor.

Describiremos algunos de los algoritmos exactos, heurísticas y meta-heuristica a modo de introducir una idea general sobre su funcionamiento

A continuación se presentan también aspectos de post optimización y mejora de rutas así como de los algoritmos híbridos pera resolución de CVRP.

## Modelos exactos

Come se dijo anteriormente los métodos exactos obtienen el resultado óptimo luego de su terminación, siendo normalmente el tiempo de ejecución del algoritmo prohibitivo para casos de la práctica. Aunque es importante destacar que en algunos casos se obtienen buenas aproximaciones en pasos intermedios de la ejecución [8].

Estos métodos parten de una formulación como modelo de programación lineal (enteros) o similares y llegan a una solución factible (entera) gracias a algoritmos de acotamiento del conjunto de soluciones factibles.

La mayoría de los métodos exactos pueden clasificarse en 3 categorías, Búsqueda arborescente, Programación Dinámica y Generación de columnas [8].

Procederemos a describir brevemente uno de los métodos exactos más utilizados de branch and bound, el método k-tree. Dicho método [9] es uno de los más conocidos para la resolución del CVRP y fue exitoso en resolver casos con 71 clientes, sin embargo hay instancias menores que no fueron resueltas.

El enfoque de K-tree puede ser extendido para casos reales con costos asimétricos, ventanas de tiempo y flotas de vehículos no uniformes.

Explicaremos conceptualmente un algoritmo branch and bound, el cual utiliza la estrategia de divide y vencerás. En el mismo se examina el espacio entero de soluciones S, esta es la etapa de “Bouding” y se hace una relajación (relaxation) del problema. Resolviendo esta relajación del problema se obtiene un elemento de S o la cota inferior de la solución óptima. Si se obtiene un elemento de S entonces el problema está resuelto.

En otro caso, si no se obtiene un elemento de S, se divide S en n subconjuntos (sub-problemas). Estos son un conjunto de sub-problemas candidatos esperando para ser procesados. Esta etapa se conoce como branching, luego se procesa cada uno de los sub-problemas candidatos detectando 4 posibles situaciones.

* Se encuentra una solución mejor que la cota inferior, se remplaza la cota inferior y se continúa.
* No se encuentra solución al sub-problema (se descarta, pune).
* Se compara la cota inferior encontrada, con la cota superior (mejor solución encontrada hasta el momento), si es mayor o igual entonces se descarta.
* Si no se pudo descartar entonces se realiza un branch del sub-problema y los sub-problemas hijos son agregados a la lista de candidatos activos. Continuamos de esta manera hasta que la lista de candidatos sea vacía, en tal caso nuestra mejor solución es la solución óptima.

Se han realizado avances recientes en el campo de los métodos exactos proponiendo en 2009 un enfoque unificador de los problemas derivados del VRP [10]. Los cuales utilizan tres tipos de bounding basados en LP-relaxsation y lagreangean relaxation.

## Métodos aproximados

Dados los elevados tiempos necesarios para ejecutar los métodos exactos, es necesario modelos más prácticos como el heurístico para la resolución del problema. Dichos métodos se basan en un análisis de cómo encontrar una buena solución. Este análisis puede ser basado en experiencia e intuición del creador, o incluso en sistemas naturales con un comportamiento similar. A través de heurísticas se puede llegar a una buena solución, pero no se tienen garantías de que sea la solución óptima. En referencia a los tiempos de ejecución, son considerablemente menores y en algunos casos permite ejecutar el problema con miles de nodos.

Para el problema particular de VRP se han propuesto heurísticas clásicas y metaheurísticas. Las heurísticas clásicas realizan una exploración muy limitada del espacio de soluciones. En general son problemas constructivos de una pasada o métodos simples de búsqueda local por lo que los tiempos de ejecución son relativamente bajos [8]. Las metaheurísticas buscan hacer una exploración más detallada sobre el espacio de soluciones. Estos tipos de algoritmos además de métodos constructivos y búsqueda local agregan el uso de estrategias de combinación de soluciones a modo de poder ir mejorando las soluciones en cada iteración y comparándola con las demás soluciones posibles.

## Heurísticas clásicas.

Inicialmente veremos la base de los métodos constructivos en los cuales se crea una solución de forma gradual. Por lo general se trabaja sobre un conjunto parcial que es aumentado en cada iteración según una regla valida.

El algoritmo de ahorro de Clark and Wrigth [11] es de los algoritmos heurísticos para VRP más conocido. Dicho método aplica a problemas donde el número de vehículos no es fijo (es una variable de decisión) y además funciona correctamente en problemas de direccionamiento directo e indirecto. Se considera un método constructivo.

Consiste principalmente en analizar el costo ahorrado de juntar rutas y consta de 3 fases. La primera fase consta de la inicialización y cálculos previos de costos ahorrados para el nodo x. Luego en la segunda fase se mejora la secuencia, se ejecuta en paralelo y se calcula el camino más corto con los nodos adyacentes a x. La última fase consiste en una ejecución secuencial para unir rutas. Procederemos a dar una explicación mas detallada de dicho algoritmo en la secciones del informe Algoritmos de Ruteo para VRP.

Otras clasificaciones son los métodos de dos fases. Consisten en descomponer el problema en dos componentes naturales del mismo, hacer la agrupación de vehículos en posibles rutas (Clúster) y la construcción de dichas rutas (routes). Permitiendo en caso de ser necesario realimentación entre ambas fases. El algoritmo de Fisher and Jaikumar [12] utiliza GAP (Generalized Assignment Problem) para formar el cluster para las posibles rutas. Talliard’s [13] , se basa en definir los vecinos utilizando el mecanismo de generación λ-interchange [14]. Existen métodos donde se ejecuta primero la fase de construcción de rutas para luego ejecutar la agrupación de vehículos a rutas y viceversa [5]. Asi mismo en combinación con técnicas constructivas se utiliza el Algoritmo de Pétalos [15], donde las soluciones se van agregando en el orden angular respecto al centro de distribución, respetando las restricciones de capacidad o distancia máxima de viaje según sea necesario.

## Metaheuristicas.

Para llegar a una mejor solución que las heurísticas clásicas, es necesario aplicar técnicas que exploren de una forma más eficiente el espacio de soluciones del problema. Estas técnicas son procedimientos genéricos para problemas de optimización y búsqueda sobre el espacio de soluciones posibles. En general las meta-heurísticas proponen mejores soluciones que las heurísticas pero requieren mayor uso computacional y tiempo de ejecución. Siendo estos tiempos mucho menores que los algoritmos exactos que exploran  todas las soluciones. Así mismo las meta-heurísticas pueden combinar técnicas generando algoritmos híbridos.

Un ejemplo de Método es el de **Búsqueda local** que se utiliza en las Heurísticas. Gran cantidad de técnicas para VRP utilizan la búsqueda local como base, por lo que es importante destacarla. La búsqueda local en su caso básico, busca definir para cada solución s un conjunto de soluciones N(s) llamado conjunto de soluciones vecinas. Definimos una operación movida la cual transforma una solución a otra solución de la vecindad. En dicho algoritmo se considera una solución inicial al problema. Luego se itera y en cada iteración se busca una solución de menor costo en la vecindad. Si no hay ninguna se llegó a un mínimo local respecto a la vecindad, en otro caso se aplica una movida y se continúa iterando [8].

Sobre dicho algoritmo de búsqueda línea básica, se generaron nuevas técnicas que entran en el campo de las Meta-heurísticas. Por ejemplo Simulated Annealing que está dotada de un mecanismo para escapar de mínimos locales, fue propuesta por Kirkpatrick 1983 [16]. Tabu Search  fue propuesta por Glover [17] y acepta movidas que deterioran la solución para llegar a una solución final mejor.

Basados en los aspectos anteriores de búsqueda local, también se definen otras Meta-heurísticas, como por ejemplo Variable Neighborhood Search (VNS) [18] la cual explota el hecho de que la optimalidad local es un concepto que depende de la definición de la vecindad, para continuar la búsqueda luego de encontrar un óptimo local. Es importante destacar los avances de este método para casos de VRP en gran escala como figura en [19], donde se ejecutó con 20.000 clientes llegando a una solución de calidad en un tiempo razonable.

La Metauristica Greedy Randomized Adaptive Search Procedure (GRASP) [20] consiste de dos fases; construcción de una solución inicial y luego búsqueda local para mejorarla.

También hay otras metaheuristicas como Algoritmos Genéticos, colonias de hormigas y recorridos simulados.

Los Algoritmos genéticos corresponden a una clase de algoritmos evolutivos, los cuales fueron aplicados de forma pura al VRP [21] y luego de forma hibrida en combinación con otras metaheuristicas, por ejemplo en [22].

Las colonias de Hormigas Exploran distintas soluciones del espacio factibles marcando y explorando las soluciones más factibles. Fue presentado en [23] y una aplicación sobre VRP se puede encontrar en [24].

## Algoritmos Híbridos

En estos se combinan aspectos de variar heurísticas, meta-heurísticas o algoritmos exactos para obtener lo mejor de ellos. Algunos ejemplos recientes son la combinación de recorrido simulado y búsqueda tabu [25] de un algoritmo genético con procedimientos de búsqueda local en [26] y de métodos exactos y algoritmo genético en [27].

## Post Optimización y mejoras.

En «The Vehicule Routing Problem,» Toth\_Vigo [7] se muestran procedimientos para mejorar las rutas simples. La mayoría de ellos se pueden describir en términos del mecanismo de ʎ-opt, Lin’s [28].

[28] Lin’s define ʎ-opt de un ruta de la siguiente forma:

Definición: Una ruta es ʎ -opt si es imposible obtener una ruta con menor costo por reemplazar ʎ de sus arcos por cualquier otro conjunto de ʎ arcos.

El chequeo de la ʎ-optimalidad de una solución puede realizarse en tiempo O(nʎ).

Toth\_Vigo [7] nos muestra que varias modificaciones a este esquema de mejoras de rutas han sido propuestas. Muchas de las heurísticas del tipo de dos fases, pueden incluir alguna forma de reoptimización de este estilo en pasos intermedios. Algunas modifican el ʎ dinámicamente durante la búsqueda, otras consisten en desplazar cadenas de 3,2 o 1 vértices consecutivos a otra localización.

En este aspecto el algoritmo de ahorro de Clark and Wrigth es distinto ya que este es de tipo constructivo.

A nivel de Implementacion, se han propuesto mejoras en cuanto a la utilización de recursos computacionales. Donde se aprovechan las tecnologías multi-core y procesamiento en paralelo de las GPUs a fin de poder agregar restricciones nuevas y aumentar el número de clientes. El aumento de la capacidad de cómputo y de estas tecnologías de programación promueve diversas investigaciones como búsqueda local en paralelo a través de la GPU [29].

# Métodos y soluciones de VRSPTW

## Solomon

Una de las variantes de VRP incluye restricciones temporales en la construcción de las rutas (VRPTW). En [30] se presenta cómo VRSPTW (Vehicle routing and scheduling problem with time Windows). VRSPTW emergió como una importante área para el progreso del tratamiento más realista de las complicaciones y generalizaciones del modelo básico de ruteo. Las restricciones de ventana de tiempo surgen naturalmente en los negocios que trabajan con distribuciones. Algunos ejemplos incluyen repartos en los bancos, reparto del correo, buses escolares, etc.

[30] Presenta los siguientes conceptos, notaciones y supuestos para la explicación de las heurísticas utilizadas para los casos de restricciones temporales:

Asume una flota de autos homogénea.

El servicio a un cliente durante unidades de tiempo, puede comenzar en un tiempo , con una ventana de tiempo definida por (earliest) y (latest) en la cual el cliente va a permitir el inicio del servicio.

Por lo tanto si un vehículo viaja directamente desde el cliente al cliente y arriba demasiado temprano a , deberá esperar, esto es: donde es el tiempo del viaje directo de a . Notar que los tiempos son variables de decisión.

Se asume que el costo del viaje directo desde a está dado por . es la distancia directa de a . Por ejemplo, si y , lo que se busca es minimizar el tiempo total de distribución.

Se asume también que el número de vehículos usados es libre. Los vehículos dejan el depósito denotado por nodo 0, en el tiempo , como más temprano, y deben retornar al depósito en tiempo l0 a más tardar. Notar que el tiempo de partida desde el depósito es una variable de decisión.

Algunas de las clases de heurísticas mencionadas por [30] son:

* Savings Heurístics: Son una extension de Calrke and Wright.
* A time oriented, Nearest-Neighbor Heuristics. Son métodos secuenciales para la construcción de la ruta en la cual en cada iteración se busca al cliente no servido más cercano. En esta aproximación se toma en cuenta tanto la cercanía geográfica como temporal.
* Insertion Heuristics, Luego de inicializar cada ruta, estos métodos usan dos criterios en cada iteración para insertar un nuevo cliente u en la ruta en construcción entre dos clientes adyacente y .
* A Time-Oriented Sweep Heuristic. Estos métodos cuentan con una fase de clustering y otra fase de shceduling.

**Dullaert, Janssens, Sorensen y Vernimmen**

Dullaert, Janssens, Sorensen y Vernimmen [31] extienden las ideas de los algoritmos de Inserción Secuencial de Solomon [30] para resolver los problemas de FSMVRP (Fleet Size and Mix Vehicle Routing Problem) en la que se incluyen ventanas de tiempo en los clientes. En el texto se argumenta que el criterio de inserción de Salomón subestima el tiempo adicional necesario para insertar un nuevo cliente entre el depósito el primer cliente en la ruta parcialmente construida.

El algoritmo propuesto empieza creando una nueva ruta para el vehículo con menor capacidad. La nueva ruta se inicia con el cliente cuya ventana de tiempo ﬁnalice antes o con el cliente más lejano al depósito.

## Potvin y Rosseau

Potvin y Rousseau [32] plantean al versión paralela de la heurística de inserción secuencial de Salomon vista en la sección anterior, donde se inicializa el conjunto de rutas a la vez. Se utiliza la heurística de inserción secuencial de Salomón para determinar el número inicial de rutas, el conjunto de clientes que pertenecen a las distintas rutas y también para inicializar dichas rutas. En cada iteración se decide que cliente agregar a la solución (definir la ruta a la cual pertenece y la posición dentro de la misma). Para decidir que cliente insertar y donde insertarlo se define la medida

donde

es la suma ponderada del incremento en distancia y

es el retardo provocados por la inserción del cliente entre los clientes consecutivos y en la ruta

Luego se calcula la mejor alternativa para cada cliente como:

donde el mínimo se toma de todas las posibles rutas y todos los pares de nodos consecutivos en dicha ruta. Para decidir cuál de todas las inserciones realizar, se calcula para cada cliente

# Problemas MDVRP

## Algoritmos de Asignación para MDVRP

En [6] se enfoca principalmente en la asignación (agrupamiento) de los clientes a los almacenes mediante las siguientes heurísticas:

### Asignación a través de urgencias

La urgencia o prioridad que tienen los clientes es la forma de asignar, un cliente con más urgencia se asigna primero. La urgencia es una manera de definir una relación de precedencia entre los clientes.

### Asignación paralela

En esta asignación la urgencia para cada cliente se calcula teniendo en cuenta todos los depósitos al mismo tiempo.

Se calcula como:

donde es la distancia entre el cliente y el depósito , es el conjunto de depósitos y es la distancia entre el cliente y el depósito más cercano . El cliente con mayor valor de será asignado el depósito más cercano.

Esta heurística compara el costo de la asignación de un cliente para su depósito más cercano con el costo de asignar el cliente a cualquier otro depósito.

### Asignación simplificada

En esta heurística sólo dos depósitos están implicados en la evaluación de la urgencia de cada cliente mediante el cálculo:

donde es la distancia entre el cliente y el segundo depósito más cercano y es la distancia entre el cliente y el depósito más cercano . El cliente con mayor valor de será asignado el depósito más cercano.

Esta heurística compara el costo de asignar un cliente al depósito más cercano con el costo de asignar a un cliente con el segundo deposito más cercano.

### Barrido de asignación

En esta heurística, los clientes son “barridos” en la dirección del depósito con mayor demanda insatisfecha.

En primer lugar, es necesario determinar un depósito \* con mayor demanda insatisfecha, la evaluación de la urgencia se realiza con el siguiente cálculo:

La urgencia se mide como la diferencia entre la asignación de un cliente para su depósito más cercano y el depósito con mayor demanda insatisfecha.

### Asignación Cíclica

El procedimiento consiste en asignar de una manera cíclica, un cliente a la vez. En primer lugar, el algoritmo asigna a cada depósito el cliente más cercano. Luego se asigna a cada depósito, el cliente más cercano al último cliente asignado a dicho depósito. En general, la asignación es muy pobre para los últimos clientes asignados.

## Algoritmos de Ruteo para VRP

Detallamos aquí uno de los algoritmos más utilizados para VRP, referenciado en [6].

Método de Clarke and Wright

En 1964 Clarke & Wright publicaron un algoritmo para la solución de ese tipo de problemas de enrutamiento [11]. Este algoritmo se basa en un concepto llamado ahorro. A continuación describiremos el mismo:

1. Inicialización. Cada uno de los vehículos atiende a un cliente.
2. Para todos los clientes con calcular los ahorros para la unión de los ciclos usando el par
3. Ordenar los ahorros en forma descendente.
4. Tomar el par del tope de la lista de ahorros, unir dos ciclos separados con el par
5. Los nodos pertenecen a ciclos separados
6. No se supere la capacidad máxima del vehículo
7. y son primero o el último cliente en sus ciclos.
8. Repetir paso 4 hasta que la lista de ahorros se termina o las capacidades no permiten más fusión.

# Software para el problema de VRP.

|  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| **Platforms Supported** | | | | |  |  |  |
|  |  |  | **Windows** | **iOS** | **Android** | **SaaS** | **Other** |
| ArcGIS for TransportationAnalytics | Esri | 2012 | y | y | y | y |  |
| Descartes Routing, Mobile & Telematics | Descartes | 1995 | y |  | y | y |  |
| DISC | MJC2 | 1990 | y | y | y | y | UNIX & Linux |
| eRoute Logistics | WM Logistics | 2002 | y |  | y | y |  |
| JOpt.SDK | DNA Evolutions GmbH | 2006 | y |  |  | y |  |
| Logistics Optimizer | Runzheimer International | 2005 |  |  |  | y |  |
| logvrp | Netakil | 2010 | y | y | y | y | REST + SOAP Web Service API |
| Optrak vehicle routing software | Optrak Distribution Software Ltd | 1992 | y |  |  | y |  |
| ORTEC Routing and Dispatch | ORTECÂ | 2003 | y | y | y | y |  |
| Paragon Routing and Scheduling Optimizer | Paragon Software Systems, Inc | 1997 | y |  |  | y |  |
| Roadnet Transportation Suite | Roadnet Technologies | 1983 | y | y | y | y |  |
| Routist.com | KKT srl | 2013 |  |  |  | y |  |
| StreetSync Basic | RouteSolutions | 2008 | y |  |  | y |  |
| StreetSync Desktop | RouteSolutions | 2005 | y |  |  |  |  |
| StreetSync Pro | RouteSolutions | 2011 | y |  |  | y |  |
| TMW Appian DirectRoute | TMW Systems | 1996 | y |  |  | y |  |
| TruckStops | MapMechanics | 1983 | y |  |  |  | Server or PC |

A partir de OR/MS Today, Febrery 2014 se provee la información de los programas existentes para el problema de enrutamiento de vehículos. El mismo es extraído de un cuestionario a los distintos proveedores. La encuesta está dividida en 17 secciones que abarcan las especificaciones técnicas de dichos programas. Por una información más detallada se puede visitar el sitio web de los mismos. [33]

Bibliografía

|  |  |
| --- | --- |
| [1] | A. Schrijver, «On the History of Combinatorial Optimization,» 1960. |
| [2] | G. B. Dantzig y J. H. Ramser, «The Truck Dispatching Problem,» pp. 80-91, 1959. |
| [3] | R. M. Karp, «Reducibility Among Combinatorial Problemas,» 1971. |
| [4] | S. N. Kumar y R. Panneerselvam, «A Survey on the Vehicle Routing Problem and Its Variants,» 2012. |
| [5] | A. Olivera, «Heurísticas para Problemas de Ruteo de Vehículos,» 2004. |
| [6] | D. Giosa, L. Tansini y O. Viera, «New Assignment Algorithms for the Multi-Depot Vehicle Routing Problem». |
| [7] | P. Toth y D. Vigo, The Vehicule Routing Problem. |
| [8] | A. Olivera, «Memorias adaptativas para el problema,» *Tesis de Maestr´ıa en Inform´atica PEDECIBA,* 2005. |
| [9] | M. L. Fisher, «Optimal Solution of Vehicle Routing Problems Using Minimum K-trees,» *Operations Research,* nº 42, pp. 626-642, 1994. |
| [10] | R. B. ·. A. Mingozzi, «A unified exact method for solving different classes of vehicle routing problems,» *Mathematical Programming series A and B,* vol. 120, pp. 347-380, 2009. |
| [11] | G. Clarke y J. W. Wright, «Scheduling of Vehicles from a Central Depot to a Number of Delivery Points,» 1964, pp. 568-581. |
| [12] | «A generalized assignment heuristic for vehicle routing,» *Networks,* nº 11, pp. 109-124, 1881. |
| [13] | Ã. D. Taillard., «Parallel Iterative Search Methods for Vehicle Routing Problems,» *Networks,* nº 23, pp. 661-673, 1993. |
| [14] | I. H. Osman., «Metastrategy Simulated Annealing and Tabu Search Algorithms for the Vehicle Routing Problem,» *Annals of Operations Research ,* vol. 41, pp. 421-451, 1993. |
| [15] | WORKSHOP INTERNACIONAL, «caur-ws,» *El problema de rutas de vehículos,* vol. 558, nº 23, 2009. |
| [16] | S. Kirkpatrick, C. D. Gelatt y M. P. Vecchi, «Optimization by Simulated Annealing,» *Science, New Series,* vol. 220, nº 4598, pp. 671-680, (May 13, 1983. |
| [17] | «Future Paths for Integer Programming and Links to Artificial Intelligence,» *Computers and Operations Research,* vol. 13, pp. 533-549, 1986. |
| [18] | N. M. V. N. S. P. Hansen, En Handbook of Metaheuristics 145–184, Kluwer Academic Publishers, 2003. |
| [19] | C. &. O. Research, «An efficient variable neighborhood search heuristic for very large scale vehicle routing problems,» *Computers & Operations Research,* vol. 34, p. 2743 – 2757, 2007. |
| [20] | G. K. (. F. Glover, Chapter 8, Handbook of Metaheuristics, 221-249, Kluwer Academics, 2003, p. http://sci2s.ugr.es/docencia/metaheuristicas/GRASP.pdf. |
| [21] | M. A. Barrie M. Baker∗, «Agenetic algorithm for the vehicle routing problem,» *Computers & Operations Research,* nº 30, p. 787 – 800, 2003. |
| [22] | C. Prins, «A simple and effective evolutionary algorithm for the vehicle routing problem,» *Computers & Operations Research,* nº 31, p. 1985 – 2002, 2004. |
| [23] | M. Dorigo, «Optimization, Learning and Natural Algorithms. Ph.D.Thesis,» *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics,* vol. 26, nº 1, pp. 1-13, 1996. |
| [24] | J.E.Bell y P.R.McMullen, «Ant colony optimization techniques for the vehicle routing problem.,» *Advanced Engenier informatics,* vol. n, nº 18, pp. 41-48, 2004. |
| [25] | M. Yousefikhoshbakht y E. Khorram, «Solving the vehicle routing problem by a hybrid meta-heuristic algorithm,,» *Journal of Industrial Engineering International,,* vol. 8, nº ISSN 2251-712X, pp. 1-9, 2012. |
| [26] | C.-H. &. L. J.-Z. Wang, « A hybrid genetic algorithm that optimizes capacitated vehicle routing problem.,» *Expert Systems with Applications,* vol. 2, nº 2, pp. 2921-2936, 2009. |
| [27] | A. P. Y.Marinakis, «A new bilevel formulation for the vehicle routing problem and a solution method using a genetic algorithm,» *Journal of Global Optimization,* nº 38, pp. 555-580, 2007. |
| [28] | S. Lin, Computer Solution of the traveling Salesman Problem, 1965. |
| [29] | T. V. Luong y N. Melab, «Parallel Local Search on GPU,» *INSTITUT NATIONAL DE RECHERCHE EN INFORMATIQUE ET EN AUTOMATIQUE,* vol. May, nº 6915, 2009. |
| [30] | M. M. Solomon, «Algorithms for the Vehicle Routing and Scheduling Problems with Time Window Constraints,» 1987, pp. 254-265. |
| [31] | J. S. y. V. Dullaert, «New heuristics for the ﬂeet size and mix vehicle routing problem with time windows,» pp. 1232 - 1238. |
| [32] | Potvin, J.Y., y Rousseau, J.M., «A parallel route building algorithm for the vehicle routing and scheduling problem with time windows,» 1993, p. 331–340. |
| [33] | «OR/MS Today, February 2014,» feb 2014. [En línea]. Available: http://www.orms-today.org/surveys/Vehicle\_Routing/vrss.html. |