## Um Algoritmo Evolutivo Baseado em Chaves Aleatórias Viciadas Aplicado ao Problema de Roteamento de Veículos com Janelas de Tempo

Welton T. M. de Sousa\* Carlos A. Silva

Instituto Federal de Minas Gerais - Departamento de Computação, 34515-640, Sabará, MG

E-mail: weltonthiago7@hotmail.com, carlos.silva@ifmg.edu.br.

## **RESUMO**

O Problema de Roteamento de Veículos (PRV), introduzido na literatura por [1], é um dos mais clássicos problemas da pesquisa operacional. A forma mais simples do PRV é o Problema de Roteamento de Veículos Capacitados (PRVC), onde uma frota de veículos, localizada inicialmente em um depósito, deve atender a um conjunto de consumidores com diferentes demandas de produtos a serem distribuídos por essa frota. Neste trabalho abordaremos o Problema de Roteamento de Veículos com Janelas de Tempo (PRVJT), o qual é uma extensão do PRVC. Além da restrição de capacidade, são adicionadas restrições relacionadas ao horário em que cada consumidor exige ser atendido. Para cada consumidor i, é associado um intervalo de tempo ou janela de tempo  $[a_i, b_i]$  indicando o horário de início do atendimento, e um tempo de serviço  $s_i$ , determinando o período de tempo que o veículo deve aguardar a finalização das tarefas. O algoritmo evolutivo proposto para resolver este problema, consiste em determinar um conjunto de rotas com o menor custo possível, respeitando um determinado conjunto de restrições.

Neste trabalho propomos um método de solução para o PRVJT utilizando um algoritmo genético baseado em chaves aleatórias viciadas, denominado BRKGA (Biased Random-key Genetic Algorithm). Representamos a solução do problema por um vetor de n chaves aleatórias, sendo essas chaves números reais dentro do intervalo [0,1). Um decodificador é usado para mapear o vetor de chaves aleatórias e transformá-lo numa solução do PRVJT, ou seja, em um vetor de números inteiros, em que subsequências desses números correspondem a rotas formadas pelas cidades da instância utilizada. Inicialmente é gerada uma população de p vetores de chaves aleatórias e em seguida são selecionadas as melhores soluções. O conjunto de tamanho  $p_e$  contendo as melhores soluções é preservado para a próxima geração ou iteração do algoritmo. Um novo conjunto de tamanho  $p-p_e$  é adicionado às melhores soluções, compondo a nova população da próxima geração. Este novo conjunto de soluções é gerado a partir de combinações entre pais e filhos conforme uma dada distribuição probabilística.

De acordo com [2], um RKGA ( $Random\ Key\ Genetic\ Algorithm$ ) evolui uma população, de p vetores de chaves aleatórias aplicando o princípio de Darwin, ou seja, há uma maior probabilidade de que os indivíduos mais aptos sobrevivam. Uma população inicial de p vetores de n chaves aleatórias é gerada de forma randômica. Na k-ésima geração, a população é particionada em dois conjuntos:  $p_e < p/2$  e  $p_{ne} = p - p_e$ , conjunto elite e não-elite, respectivamente. O conjunto  $p_e$  é constituído dos vetores que formam as melhores soluções, e consequentemente o conjunto  $p_{ne}$  é formado pelo restante da população. Para a k+1-ésima geração, a nova população é formada pelos conjuntos  $p_e, p_m$  e  $p_e$ . O conjunto  $p_m$  é composto por vetores de chaves aleatórias, e, é denominado de mutante, pois desempenha o mesmo papel dos operadores de mutação nos algoritmos genéticos clássicos, ou seja, evita que a população estacione em um ótimo local. O conjunto  $p_r = p - p_e - p_m$  complementa a população. Os vetores deste último conjunto são gerados combinando pares de soluções da população da k-ésima geração,

<sup>\*</sup>Bolsista de Iniciação Científica PIBIC/IFMG

ambos escolhidos aleatoriamente, com a combinação uniforme seguindo os parâmetros de [4]. Sejam  $s=[0..s_i..0]$  e  $t=[0..t_i..0]$  dois vetores-pai e  $u=[0..u_i..0]$  um vetor-filho, onde 0 representa o depósito e  $s_i, t_i, u_i$  representam chaves aleatórias que indicam alguma cidade no PRVJT. O elemento  $u_i$  pode receber  $s_i$  ou  $t_i$  de acordo com as probabilidades  $\rho_s$  e  $\rho_t=1-\rho_s$ , respectivamente.

O algoritmo BRKGA-PRVJT proposto, está sendo implementado em linguagem C ++, utilizando o compilador NetBeans IDE 7.31, e executado em um computador Intel(R) Core i3 2.5 GHz, com 3 GB de memória RAM, sob plataforma Windows 7 Professional 32 bits. Estão sendo utilizadas, para teste, as instâncias introduzidas por [3], usadas amplamente como referência de desempenho de algoritmos para o PRVJT. Para a implementação do BRKGA-PRVJT foi utilizado o modelo matemático apresentado em [5]. A função de avaliação foi definida como:

$$f(s) = \mu n_v(s) + \alpha e_c(s) + \beta v_r(s) + \sum_{(r,s)\in\mathcal{A}} d_{rs}, \tag{1}$$

onde, para cada solução s, o número de veículos é representado por  $n_v$ ; a soma de excessos de capacidade de todos os veículos é indicada por  $e_c$  e a soma das violações referentes às restrições de janela de tempo é representada por  $v_r$ . Além disso, a variável  $d_{rs}$  representa a distância entre os consumidores r e s, e  $\mathcal{A}$  é o conjunto dos arcos da solução. O Algoritmo 1 apresenta o pseudocódigo do BRKGA aplicado ao PRVJT.

## Algoritmo 1 BRKGA-PRVJT

- 1 MelhorSolução ← PiorSoluçãoPossível;
- 2 enquanto critério de parada não for satisfeito faça
- Gere a população P com vetores de n chaves aleatórias e a avalie usando (1);
- 4 Particione P;
- Aplique o cruzamento e mutação através das chaves aleatórias usando as probabilidades  $\rho_s$  e  $\rho_t$ ;
- 6 Atualize a população e usando (1) encontre *SoluçãoGerada*;
- 7 Aplique Busca Local na Solução Gerada;
- 8 **se** f(SoluçãoGerada) < f(MelhorSolução)
- 9 *MelhorSolução* ← *SoluçãoGerada*;
- 10 **fim se**
- 11 fim enquanto
- 12 **Retorne** *MelhorSolução*.

Esta pesquisa se encontra em fase de simulação. A metodologia de chaves aleatórias pode proporcionar uma nova forma de explorar o espaço de soluções para o PRVJT, além de que, as características probabilísticas facilitariam a não estagnação das soluções em ótimos locais.

Palavras-chave: Problemas de Roteamento de Veículos, Algoritmo Evolutivo, Chaves Aleatórias.

## Referências

- [1] G.B. Dantzig e J.H. Ramser, The truck dispatching problem, *Management Science*, (1959) 80-91.
- [2] M.G.C. Resende, Introdução aos algoritmos genéticos de chaves aleatórias viciadas, em "Simpósio Brasileiro de Pesquisa Operacional", pp. 16-19, 2013.
- [3] M.M. Solomon, Algorithms for vehicle routing and scheduling problems with time windows constraints, *European Journal of Operational Research*, 35 (1987) 254-266.
- [4] W.M. Spears e K.A. DeJong, On the virtues of parameterized uniform crossover, em "Proceedings of the Fourth International Conference on Genetic Algorithms", pp. 230-236, 1991.
- [5] K.C. Tan; L.H. Lee; Q.L. Zhu e K. Ou, Heuristic methods for vehicle routing problem with time windows, *Artificial Inteligence in Engineering*, 15 (2001) 281-295.