

Algoritmos Genéticos com Chaves Aleatórias: desempenho de duas variantes na resolução do Problema do Caixeiro Viajante

Eduardo Paz Putti, Nathan Batistelli de Oliveira, Carise Elisane Schmidt

LABICON, Engenharia de Controle e Automação IFSC Chapecó

Chapecó - SC, 25 de Outubro de 2024



Problema do Caixeiro Viajante



Fonte: Autoria Própria (2024)



Aplicações do Problema do Caixeiro Viajante

Figura 1: Perfuração de P.C.I.



Fonte: Maker Hero (2020)

Figura 2: Rota Logística S.P.



Fonte: SISCORP (2003)

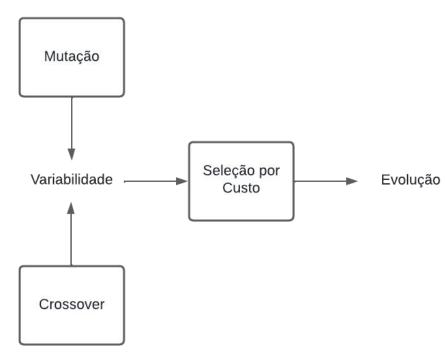


Objetivo do estudo

Avaliar o desempenho de duas variantes do algoritmo genético com chaves aleatórias na resolução do Problema do Caixeiro Viajante.



Algoritmo Genético



Fonte: Autoria Própria (2024)



RKGA

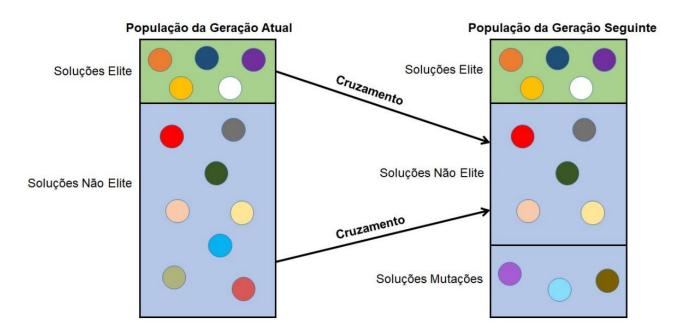
 Cada cromossomo é uma chave aleatória, gerada randomicamente no intervalo contínuo [0; 1];

 Para aplicar uma chave aleatória é necessário a implementação de um decodificador;

 O decodificador ordena os alelos do cromossomo e gera uma solução para o problema em questão;



BRKGA



Fonte: Antônio M. Pinto (2015)



Instâncias de Teste

Tabela 1 – Informações sobre as instâncias de teste utilizadas

| Instância | Nº de pontos | Instância | N° de pontos 561 | |
|-----------|--------------|-----------|---------------------|--|
| st70 | 70 | pa561 | | |
| rat99 | 99 | u574 | 574 | |
| kroA150 | 150 | p654 | 654 | |
| kroB150 | 150 | u726 | 726 | |
| d198 | 198 | rat783 | 783 | |
| kroA200 | 200 | dsj1000 | 1000 | |
| kroB200 | 200 | si1032 | 1032 | |
| ts225 | 225 | u1060 | 1060 | |
| tsp225 | 225 | vm1084 | 1084 | |
| a280 | 280 | vm1748 | 1748 | |



Fonte: Autoria própria (2024)



Parâmetros adotados

Tabela 2 – Configuração dos parâmetros adotada para os algoritmos RKGA e BRKGA

| Parâmetro | Valor | |
|---|--------------------|--|
| Tamanho da população $ ho$ | 200 | |
| Número de indivíduos da elite ρ_e | $0.15 \times \rho$ | |
| Número de mutantes ρ_m | $0.05 \times \rho$ | |
| Probabilidade de herdar o gene do genitor da elite ρ_e | 0,65 | |
| Número de máximo de gerações max_{aer} | 300 | |
| Tempo limite de execução $t_{lim}^{}$ | 3000 s | |

Fonte: Autoria própria (2024)



Testes Computacionais

Ficha Técnica:

Processador: AMD Ryzen 7 2700;

Placa de Video: NVIDIA GT 1030;

Memória RAM: 32 GB;

Memória Disco: SATA FIRM 256 GB



Três repetições para cada instância de teste



Comparação de resultados

Tabela 3 – Resultados médios gerados pelos testes computacionais com os algoritmos RKGA e BRKGA

| RKGA | | | BRKGA | | |
|-------------------|--------------------|--------------------|-------------------|--------------------|--------------------|
| Melhor solução | Menor tempo (s) | Tempo total (s) | Melhor solução | Menor tempo (s) | Tempo total (s) |
| 27428954 | 881 | 3370 | 6421691 | 1635 | 5097 |

Fonte: Autoria própria (2024)



Análise dos Resultados

- O BRKGA gerou o maior número de melhores resultados entre as instâncias testadas;
- As soluções geradas pelo BRKGA são, em média, 20,64% melhores que o RKGA, chegando a mais de 77% em algumas instâncias;
- O RKGA superou o BRKGA em algumas instâncias em particular;
- O RKGA apresentou um melhor tempo médio de processamento 47,58% menor que o BRKGA;
- O RKGA apresentou um tempo médio total de processamento 16,16% menor que o BRKGA, considerando as 3 repetições;



Considerações Finais

- Este estudo comparou o desempenho das meta-heurísticas RKGA e BRKGA na resolução do Problema do Caixeiro Viajante simétrico;
- Para as instâncias testadas, os resultados indicaram que a tendência incorporada no BRKGA, de preservar e propagar as características das soluções mais promissoras, é eficiente na melhoria da qualidade das soluções;
- Contudo, para os parâmetros usados, o BRKGA exigiu maior tempo de processamento;
- Estudo mais amplo para avaliar a influência dos parâmetros adotados;



Como fazer uma placa de circuito impresso. Maker Hero, Disponível em: https://www.makerhero.com/blog/como-fazer-uma-placa-de-circuito-impresso/. Acesso em 22 outubro 2024.

Documentação C++.Cplusplus.com. Disponível em: https://cplusplus.com/>. Acesso em: 10/10/2024.

Gerhard Reinelt. TSPLIB95, Disponível em: http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/. Acesso em: 10/10/2024.

PEREIRA M. P. Aplicação do do Algoritmo Genético de Chaves Aleatórias Viciadas no Problema da Mochila Não Linear Separável. Dissertação (Mestrado em Tecnologia) – Centro Federal de Educação Tecnológica Celso Suckow da Fonseca, CEFET/RJ. Rio de Janeiro, p. 70. 2015.

ANDRADE, C. E.; SILVA, T.; PESSOA, L. S. **Minimizing flowtime in a flowshop scheduling problem with a biased random-key genetic algorithm**. Expert Systems with Applications, n. 128, p. 67–80, 15 ago. 2019.

BERNARDINO, R.; PAIAS, A. Heuristic approaches for the family traveling salesman problem. International Transactions in Operational Research, v. 28, n. 1, p., 262–295, jan. 2021.

BIAJOLI, F. L.; CHAVES, A. A.; LORENA, L. A. N., A biased radom-key genetic algorithm for the two stages capacitated facility location problem. Expert Systems and Applications, v. 115, p. 418–426, jan. 2019.

CHAVES, A. A.; GONÇALVES, J. F.; LORENA, L. A. N. Adaptive biased random-key genetic algorithm with local search for the capacitated centered clustering problem. Computers & Industrial Engineering, v. 124, p. 331–346, out. 2018.



CHAVES; A. A.; VIANNA, B. L.; SILVA; T. T.; SCHENEKEMBERG, C. M. **A** parallel branch-and-cut and an adaptive metaheuristic to solve the Family Traveling Salesman Problem. Expert Systems with Applications, v. 228, Part A, 15 mar. 2024.

DAHIYA, C.; SANGWAN, S. Literature Review on Travelling Salesman Problem. International Journal of Research, v. 5, n. 16, p. 1152–1155, jun. 2018.

FERNANDES, D. R. M; ROCHA, C.; ALOISE, D.; RIBEIRO, G. M.; SANTOS, E. M.; SILVA, A. **A simple and effective genetic algorithm for the two-stage capacitated facility location problem**. Computers & Industrial Engineering, v. 75, p. 200–208, set. 2014.

GOLDBERG, D.E.; HOLLAND, J. H. Genetic Algorithms and Machine Learning. Machine Learning, v. 3, p. 95–99, 1988.

GONÇALVES, J. F.; RESENDE, M. G. C. Biased random-key genetic algorithm for combinatorial optimization. Journal Heuristics, v. 17, p. 487–525, out. 2011a.

GONÇALVES, J. F.; RESENDE, M. G. C. A, **A** parallel multi-population genetic algorithm for a constrained two-dimensional orthogonal packing problem. Journal of Combinatorial Optimization, v. 22, n. 2, p. 180–201, ago. 2011b.

GONÇALVES, J. F.; RESENDE, M. G. C. Random-Key Genetic Algorithms. Handbook of Heuristics, Springer International Publishing, p. 1–13, 2016.

GU, Y.; RYU, S.; XU, Y.; CHEN, A.; CHAN, H. -Y.; XU, X. A random-key genetic algorithm-based method for transportation network vulnerability envelope analysis under simultaneous multi-link disruptions. Expert Systems with Applications, v. 248, 123401, 15 ago. 2024.



IZDEBSKI, M.; JACYNA-GOŁDA, I.; WASIAK, M.; JACHIMOWSKI, R., KŁODAWSKI, M.; PYZA, D.; ŻAK, J., The application of the genetic algorithm to multi-criteria warehouses location problems on the logistics network. Transport, v. 33, n. 3, p.741–750, set. 2018.

LONDE, M. A.; PESSOA, L. S.; ANDRADE, C. E.; RESENDE, M. G. C. **Biased random-key genetic algorithms: a review**. European Journal of Operational Research, 26 mar. 2024.

LOPES, M. C.; ANDRADE, C. E.; QUEIROZ, T. A.; RESENDE, M. G. C.; MIYAZAWA, F. K., Heuristics for a hub location-routing problem. Networks, v. 68, n. 1, p. 54–90, ago. 2016.

MAGALHÃES, M. T.; MIRANDA, G. B.; GONÇALVES, L. B.; MORENO, L. L. O.; SOARES, S. S. R. F.; OLIVEIRA, L. W., **A Random Keys Genetic Algorithm Approach for Reconfiguration Problem in Distribution Power Networks**. 2019 8th Brazilian Conference on Intelligent Systems (BRACIS), p. 866–871, out. 2019.

MATAI, R; SINGH, S. P.; MITALL, M. L. **Traveling salesman problem: an overview of applications, formulations, and solution approaches**. DAVENDRA D. (Ed.). Traveling salesman problema, theory and applications, InTech Press, London, p. 1–26, 2010.

MAZIERO, L. P. **Exact and heuristic algorithms for covering routing problems**. 2023. 106 f. Tese (Doutorado em Ciência da Computação) – Instituto de Computação, Universidade Estadual de Campinas, Campinas, 2023.

PARK, H.; SON, D.; KOO, B.; JEONG, B. Waiting strategy for the vehicle routing problem with simultaneous pick-up and delivery using genetic algorithm. Expert System with Applications, v. 165, 113959, 1 mar. 2021.



PINHEIRO, P. R.; AMARO JÚNIOR, B.; SARAIVA, R. D. **A random-key genetic algorithm for solving the nesting problem**. International Journal of Computer Integrated Manufacturing, v. 29, n.11, p. 1159–1165, 2015.

POP, P. C; COSMA, O.; SABO, C.; SITAR, C. P. **A comprehensive survey on the generalized traveling salesman problem**. European Journal of Operational Research, v. 314, n. 3, p. 819–835, 1 mai. 2024

ROCHMAN, A.N.; PRASETYO, H.; NUGROHO, M.T. Biased random key genetic algorithm with insertion and gender selection for capacitated vehicle routing problem with time windows. AIP Conference. AIP Conference Proceedings, v. 1855, n. 1, article 020025, 15 jun. 2017.

SARKER, T. K.; TANG, M., A Random Key Genetic Algorithm for Live Migration of Multiple Virtual Machines in Data Centers. International Conference of Neural Information Processing - ICONIP. Neural Information Processing, Lecture Notes in Computer Science, v. 8835, p. 212–220, 2014.

SNYDER, L. V.; DASKIN, M. S., **A random-key genetic algorithm for the generalized traveling salesman problem**. European Journal of Operational Research, v. 174, n. 1, p. 38–53, 1 out. 2006.

SPEARS, W. M.; DEJONG, K. A. **On the virtues of parameterized uniform crossover. Fourth International Conference on Genetic Algorithms**. Proceedings of the Fourth International Conference on Genetic Algorithms, p. 230–236, 1991.

TSPLIB. **Traveling Salesman Problem Library**. Disponível em: http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/. Acesso em: 11 mar. 2024.