Computação Natural - Ant Colony Optimization Benchmark

Diogo Braga

University of Minho, Department of Informatics, 4710-057 Braga, Portugal e-mail: {a82547}@alunos.uminho.pt

1 Introdução e conceção

O benchmark apresentado neste documento, relacionado com o algoritmo Ant Colony Optimization, coloca em análise a influência que, variáveis como a quantidade de feromonas ou a atratividade, têm no processo de aferição do melhor caminho existente de entre as opções do grafo. Essa influência acontece tanto no momento de tomada de decisão de rota, como no momento de atualização do nível de feromonas, sendo estes os momentos fulcrais do algoritmo. O objetivo principal do benchmark é verificar o comportamento das formigas até encontrarem o caminho mais curto.

Neste caso de estudo foi utilizado um grafo com 5 nodos, significando isto que existem 5 cidades. Os resultados disponibilizados neste documento aplicam-se sobre a seguinte matriz, que apresenta a distância entre diferentes cidades, no qual cada linha define a distância da cidade em questão para as restantes cidades.

$$\begin{pmatrix}
0 & 10 & 12 & 11 & 14 \\
10 & 0 & 13 & 15 & 8 \\
12 & 13 & 0 & 9 & 14 \\
11 & 15 & 9 & 0 & 16 \\
14 & 8 & 14 & 16 & 0
\end{pmatrix}$$

De forma a avaliar a convergência do modelo, foi assumido que o modelo se encontra em convergência quando mais que uma iteração possui o mesmo resultado. Em termos do algoritmo, isto significa que as formigas escolhem o melhor caminho em mais que uma ronda seguida.

2 Realização e resultados

Numa fase inicial, é realizada a análise com os valores pré-definidos, de forma a ter uma ideia geral no ponto de partida. Deste modo, vai ser possível avaliar a importância das variáveis nos dois momentos de cálculo fulcrais deste algoritmo, já referenciados na introdução.

Os valores pré-definidos são:

- m (number of ants): 5;
- n (number of cities/nodes): 5;
- e (evaporation rate): 0.5;
- alpha (pheromone factor): 1;
- beta (attractiveness factor): 2.

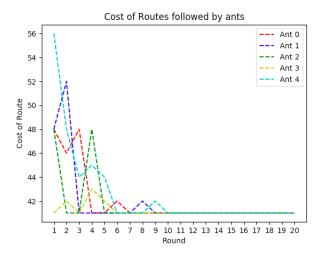


Fig. 1. Benchmarking com os valores pré-definidos

Deste gráfico podemos concluir que:

- Existe uma procura pelas melhores rotas (1ª até à 9ª iteração), que não é atingida;
- Na 10^a iteração, o custo do melhor caminho é igual a 41 e assim continua pelas restantes iterações, significando isto que esse é o resultado final da procura pelo melhor caminho;
- Melhor caminho: [1. 2. 5. 3. 4.].

2.1 Alteração do pheromone factor

Esta variável condiciona a influência que a quantidade de feromonas possui para os cálculos seguintes, isto é, encontra-se responsável pela influência que o histórico possui na escolha das rotas.

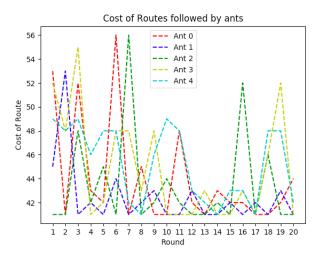


Fig. 2. Benchmarking com *pheromone factor* = 0.5

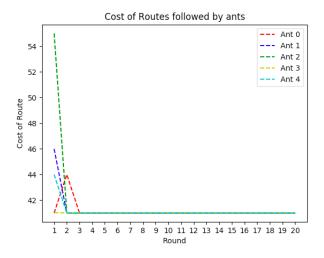


Fig. 3. Benchmarking com *pheromone factor* = 5

Destes gráficos podemos concluir que:

- Com valores baixos desta variável, a convergência entre as formigas torna-se difícil de atingir, notando-se apenas uma pequena proximidade a partir do episódio 10;
- Esta convergência reduzida acontece devido à pouca influência que as feromonas possuem na iterações seguintes (histórico com pouca influência nas decisões);
- Melhor caminho (valores baixos da variável): [1. 2. 5. 3. 4.];
- Com valores elevados desta variável, a convergência acontece muito mais rápida, tendo ao episódio 3 já convergido e obtido o melhor caminho;
- Esta alta convergência acontece devido à elevada influência que as feromonas possuem na iterações seguintes (histórico com muita influência nas decisões);
- Melhor caminho (valores elevados da variável): [1. 4. 3. 2. 5.].

2.2 Alteração do attractiveness factor

Esta variável condiciona a influência que a distância possui na escolha das rotas.

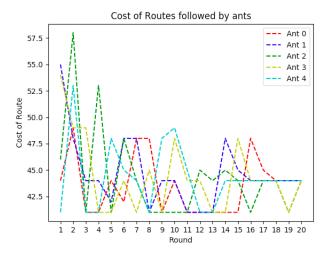


Fig. 4. Benchmarking com *attractiveness factor* = 0.5

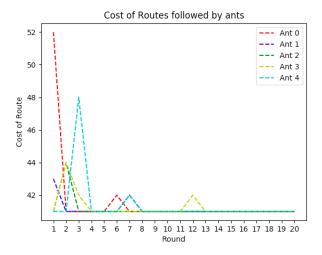


Fig. 5. Benchmarking com *attractiveness factor* = 5

Deste gráfico podemos concluir que:

- Com valores baixos desta variável, a convergência entre as formigas torna-se difícil de atingir, nem sendo atingido o custo mais baixo que tinha sido atingido com os valores pré-definidos (custo = 44);
- Esta baixa convergência acontece devido à pouca influência que as distâncias possuem no cálculo da tomada de decisão da rota, levando isto a que sejam mais vezes escolhidos rotas mais longas;
- Melhor caminho (valores baixos da variável) : [1. 3. 4. 2. 5.];
- Com valores elevados desta variável, a convergência acontece de forma muito mais rápida, tendo ao episódio 4 encontrado uma convergência, apesar de depois existirem mais umas pequenas variações (custo = 41);
- Esta alta convergência acontece devido à elevada influência que as distâncias possuem no momento do cálculo, levando isto a que caminhos mais curtos tenham mais influência na tomada de decisão;
- Melhor caminho (valores elevados da variável): [1. 2. 5. 3. 4.].

3 Conclusão e principais dificuldades

Deste *benchmark* é possível concluir que, na generalidade dos casos, é encontrada a rota com o custo mais baixo. Na verdade, as diferenças nas variáveis provocam variações mas ao nível do tempo de convergência, sendo que, dependendo do problema, qualquer uma das variantes pode fazer sentido e ser a opção escolhida.

Importante também fazer referência ao *evaporation rate* que, de uma certa forma, ajusta a taxa de feromonas que queremos depositar em cada iteração. Tanto elevadas como baixas taxas são viáveis, dependendo essa influência da decisão do programador.

Em relação às dificuldades, referenciar que a resolução que tinha sido proposta nos links que o professor forneceu me causou alguma confusão, principalmente no momento do cálculo do custo do caminho $(d[int(best_route[-2])-1,0])$. Apesar de entender que isso possa estar relacionado com o momento de voltar do nodo final para o inicial, achei melhor opção retirar essa parte, e realizar este benchmark em relação à procura do caminho mais curto.