

## Meta-heurística Inspirada no Comportamento de Cardumes usando Voo de Lévy

**Cácio L. N. A. Bezerra<sup>1</sup>, Fábio G. B. C. Costa<sup>1</sup>, Lucas V. Bazante<sup>1</sup>,  
Pedro V. M. Carvalho<sup>1</sup> e Fábio A. P. Paiva<sup>1</sup>**

<sup>1</sup> Instituto Federal de Educação, Ciência e Tecnologia do Rio Grande do Norte (IFRN)  
Campus Parnamirim – RN – Brasil

{cacio.lucas, fabio.gabriel, lucas.bazante}@escolar.ifrn.edu.br,  
pedro.miranda@escolar.ifrn.edu.br, fabio.procopio@ifrn.edu.br

**Abstract.** This paper proposes a modification in Fish School Search (FSS) using a strategy known as Lévy flight. The proposal aims to increase the diversity of FSS. After several experiments, a better performance of the new variant was observed compared to the original algorithm and other 3 variants: FSS-S4, FSS-NF and FSS-SAR.

### 1 Introdução

Há uma variedade de algoritmos que podem ser usados para resolver problemas de otimização e muitos deles são classificados como métodos meta-heurísticos. Um deles é o Algoritmo de Busca por Cardume (FSS) [Bastos Filho et al. 2008], inspirado no comportamento emergente do cardume à procura de comida.

Como muitas meta-heurísticas, FSS também perde desempenho quando “cai” em soluções subótimas. Portanto, a fim de minimizar os problemas ocasionados pela estagnação em soluções subótimas, algumas variantes FSS já foram apresentadas: FSS-S4 [Janecek and Tan 2011], FSS-NF [Monteiro Filho et al. 2016a] e FSS-SAR [Monteiro Filho et al. 2016b].

Este trabalho modifica o FSS adicionando uma estratégia conhecida como voo de Lévy para melhorar a tarefa de diversificação e, assim, aumentar as chances do algoritmo “escapar” de soluções subótimas. Os resultados dos experimentos mostraram que a nova proposta apresenta melhores resultados quando comparada ao FSS e às variantes anteriormente apresentadas.

### 2 Algoritmo de Busca por Cardume usando Voo de Lévy

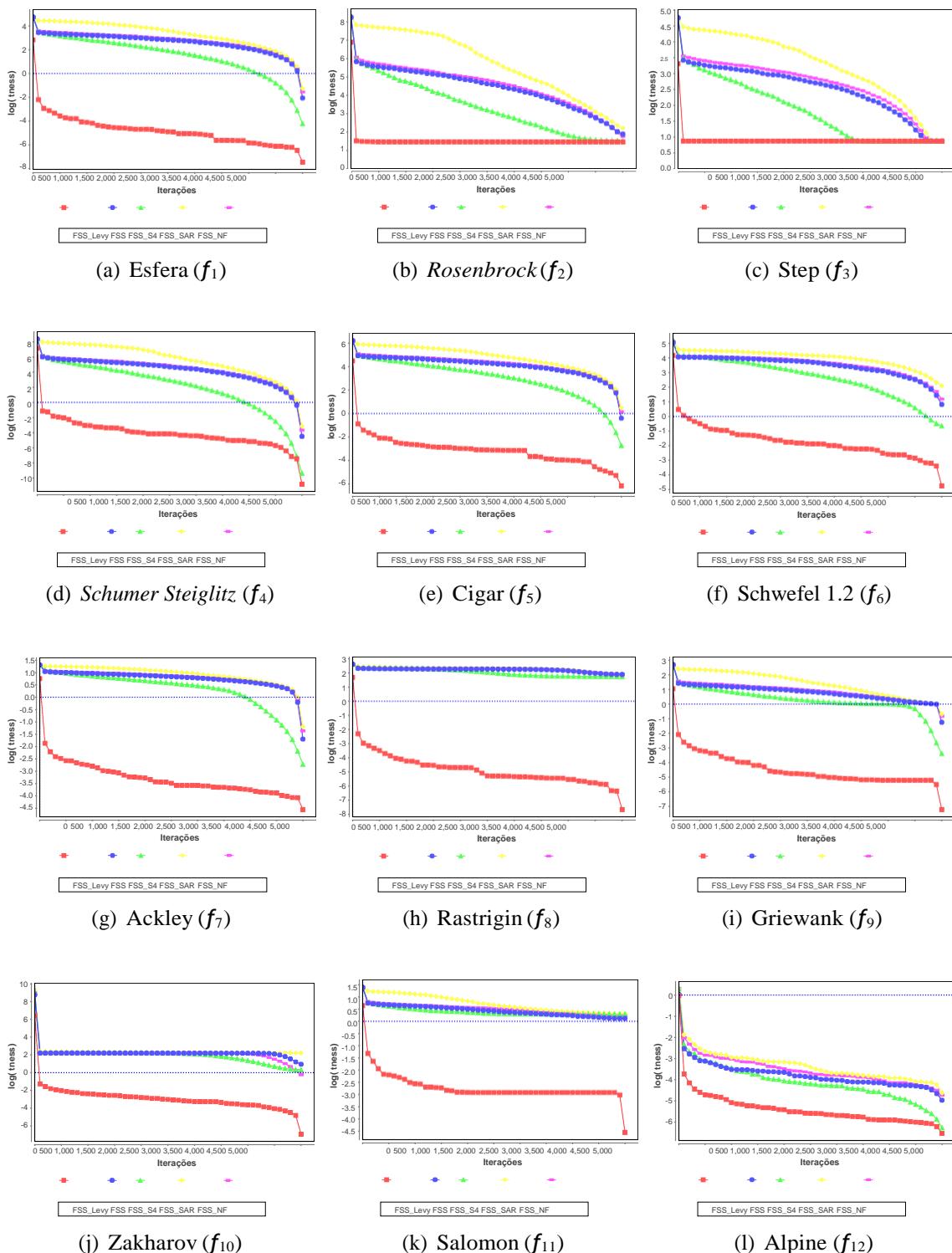
No FSS, adiciona-se a definição de uma taxa de probabilidade que varia no intervalo de 0 a 1. O valor definido para esta taxa é o mesmo usado no algoritmo FPA, em sua versão original: 0.8. Então, quando um número aleatório, gerado no intervalo [0, 1], for inferior à taxa de probabilidade definida, o peixe da iteração atual tem sua posição alterada com base no voo de Lévy, logo após a execução do movimento instintivo.

A escolha do local de execução do vôo de Lévy deu-se pelo fato de que após o movimento coletivo instintivo, a posição dos peixes tende a melhorar, já que estes imitam os melhores do cardume, e aplicando-se Lévy, melhorar-se-ia ainda mais as posições alcançada.

### 3.Experimentos Computacionais e Resultados

Para validar o algoritmo proposto, foram utilizadas 12 funções de *benchmark* aplicadas a problemas de minimização: Esfera ( $f_1$ ), Rosenbrock ( $f_2$ ), Step ( $f_3$ ), Schumer Steiglitz ( $f_4$ ), Cigar ( $f_5$ ) Schwefel 1.2 ( $f_6$ ), Ackley ( $f_7$ ), Rastrigin ( $f_8$ ), Griewank ( $f_9$ ), Zakharov ( $f_{10}$ ), Salomon ( $f_{11}$ ) e Alpine ( $f_{12}$ ).

Na Figura 1, a velocidade de convergência da variante proposta é comparada com o desempenho do FSS e das variantes FSS–S4, FSS–NF e FSS–SAR. São realizadas 30 execuções independentes. O tamanho do cardume é fixado em  $n = 30$ , o número de dimensões em  $D = 30$  e a quantidade de iterações em 5.000.



### **Figura 1. Convergência média dos algoritmos nas funções avaliadas**

As subfiguras 1(a) a 1(e) correspondem ao grupo de funções unimodais ( $f_1$  a  $f_6$ ). Em 1(a), FSS–Lévy apresenta melhor desempenho e maior velocidade de convergência comparado com os demais algoritmos. Na subfiguras 1(b) e 1(c), FSS–Lévy estagna nas primeiras iterações, embora os resultados numéricos sejam melhores que os demais algoritmos. Já nas subfiguras 1(d), 1(e) e 1(f), claramente FSS–Lévy apresenta velocidade de convergência maior que os outros algoritmos.

Nos gráficos das subfiguras 1(g) a 1(l) são apresentados os experimentos realizados nas funções multimodais ( $f_7$  a  $f_{12}$ ). Nas subfiguras 1(g) a 1(k), FSS–Lévy apresenta um comportamento bastante superior, quando comparado aos demais algoritmos. Observa-se também que, na subfigura 1(k), entre as iterações 1.700 e 4.900, aproximadamente, sua velocidade de convergência é bastante suave, embora no fim das iterações, ela tenha retomado o seu crescimento. E, na subfigura 1(l), os outros algoritmos apresentam resultados melhores, quando comparados às outras funções, em especial o FSS–S4. Porém, mais uma vez, todos foram superados pela variante apresentada.

Quando o Teste de Wilcoxon, com nível de significância igual à 0.05, foi usado para comparar FSS–Lévy, FSS e as variantes FSS–S4, FSS–NF, FSS–NAR, foi possível observar que, apenas na função  $f_2$ , FSS–Lévy não superou todos os algoritmos. A superioridade do FSS–Lévy ocorreu apenas em comparação à variante FSS–SAR.

### **3 Considerações finais**

Este trabalho apresentou uma nova variante do algoritmo meta-heurístico *Fish School Search*, a qual utiliza o voo de Lévy após o movimento instintivo. A proposta da modificação no algoritmo original é fazer com que ele tenha uma maior habilidade para “escapar” de ótimos locais e, como resultado, obter melhores resultados. Os experimentos computacionais compararam o desempenho da nova proposta com o FSS, FSS–S4, FSS–NF e FSS–SAR, que também utiliza o voo de Lévy. Em todos os experimentos, a nova proposta superou os outros algoritmos, embora em alguns casos, sem significância estatística, como na função  $f_2$ . Em 90% dos experimentos, o novo algoritmo superou os demais. Como trabalhos futuros, pretende-se validar este novo algoritmo em um cenário real da área de Telecomunicações para estimar a melhor configuração de um *array* de antenas inteligentes.

### **Referências**

- Bastos Filho, C. J., de Lima Neto, F. B., Lins, A. J., Nascimento, A. I., and Lima, M. P. (2008). A novel search algorithm based on fish school behavior. In *Systems, Man and Cybernetics, 2008. SMC 2008. IEEE International Conference on*, pages 2646–2651.
- Janecek, A. and Tan, Y. (2011). Feeding the fish-weight update strategies for the fish school search algorithm. In *Int. Conference in Swarm Intelligence*, pages 553–562.
- Monteiro Filho, J. B., Albuquerque, I. M. C., Neto, F. B. L., and Ferreira, F. V. S. (2016a). Improved search mechanisms for the fish school search algorithm. In *International Conference on Intelligent Systems Design and Applications*, pages 362–371.
- Monteiro Filho, J. B., de Albuquerque, I. M., de Lima Neto, F. B., and Ferreira, F. V. (2016b). Optimizing multi-plateau functions with fss-sar (stagnation avoidance routine). In *Computational Intelligence (SSCI), 2016 IEEE Symposium Series on*, pages 1–7.