Artificial Bee Colony Algorithm

IC – Fase 2



Computação Evolucionária

A Computação Evolucionária é nada mais nada menos que "uma área da ciência da computação que usa ideias da evolução biológica para resolver problemas computacionais" (Mitchell; Taylor, 1999).

O primeiro componente do algoritmo consiste em população de possíveis soluções com mutações diferentes:

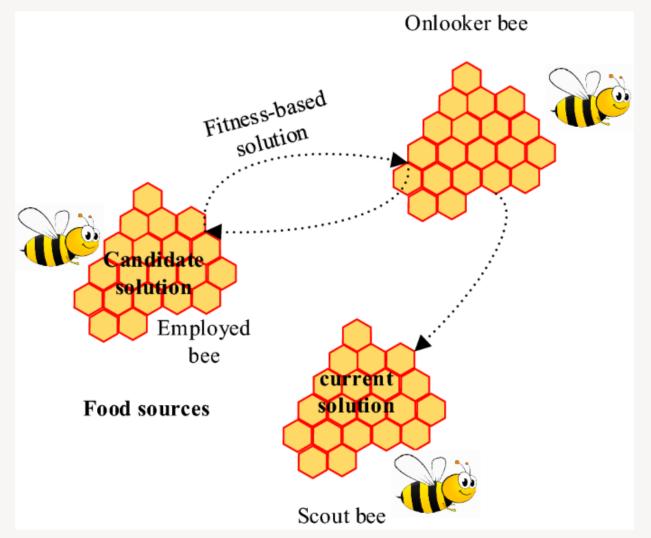
- Essas mutações, normalmente expressas em bits, são os genes nesse processo, onde cada indivíduo na população, é um cromossomo;
- Assim, um exemplo de um cromossomo seria 000000, em que cada 0 é um gene ou um bit. Um segundo seria 111111, um terceiro seria 111001, ou seja, cada indivíduo na população terá um código diferente, um gene diferente, sendo o tamanho da população igual à combinação de cada bit com o tamanho da variável que armazena esses bits;
- Cada cromossomo é então avaliado pela sua capacidade de resolver o problema ou ao menos de chegar mais perto da solução.

Inteligência Swarm

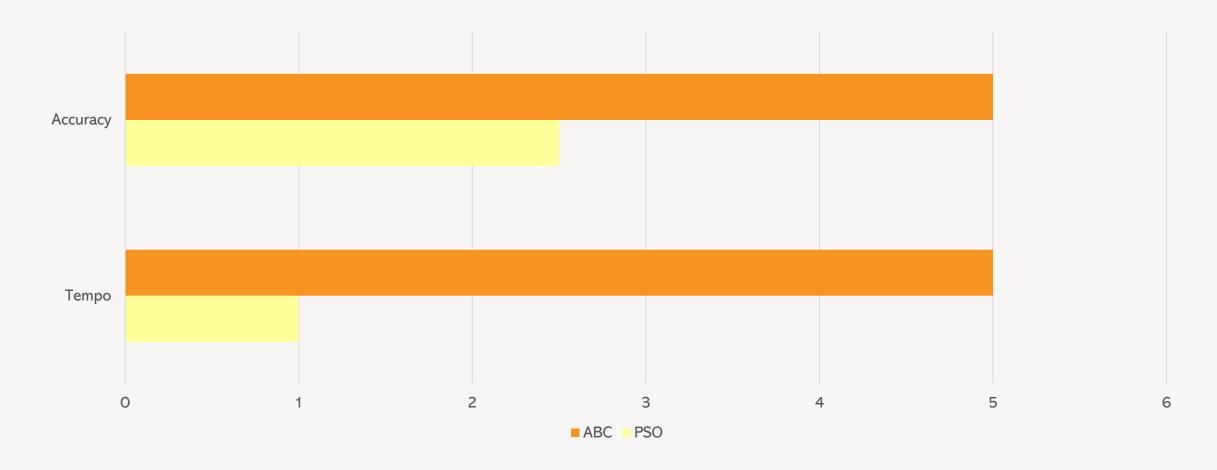
A Inteligência Swarm (IS) "estuda" o comportamento e desenvolvimento de sistemas inteligentes que são bio-inpirados, isto é, baseados na evolução biológica, e tem como base os coletivos do mundo animal, como por exemplo, colónias de formigas, pinguins, cardumes de peixe, entre outros. Os sistemas de IS normalmente são compostos por uma população de agentes simples que interagem localmente entre si e com o ambiente, seguindo um conjunto de regras. Esta é igualmente usada para resolver problemas de otimização de grande complexidade.

Características:

- A IS usa vários agentes como uma evolução, isto é, a população está em interação, e, portanto, fornece boas maneiras de imitar os sistemas naturais;
- Os algoritmos que usam IS são simples e fáceis de implementar, são flexíveis e suficientemente eficientes.



ABC VS PSO



Ajustes no código

```
for item in range(30):
    cost, stats = optimizer.optimize(fx.sphere, iters=100, verbose = False)
    print(cost)
```

Parâmetros alterados

```
options = {'cl': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.9}

optimizer = ps.single.GlobalBestPSO(n_particles=100, dimensions=3,options=options)

for item in range(30):
    cost, stats = optimizer.optimize(fx.sphere, iters=100, verbose = False)
    print(cost)
```

Experiências - ABC

	Artificial Bee Colony Algorithm		
	Ackley		
Parâmetros	Média Desvio Padrão		
iterações = 100			
bees = 10	9.783021390000E-05	1.706248626260E-04	
intervalo = [-32.768] [32.768]			
iterações = 100			
bees = 50	5.420829924200E-08	5.853254689839E-08	
intervalo = [-32.768] [32.768]			
iterações = 100			
bees = 100	1.413990560195E-08	1.086615352150E-08	
intervalo = [-32.768] [32.768]			

	Artificial Bee Colony Algorithm	
	Sphere	
Parâmetros	Média Desvio Padrão	
iterações = 100		
bees = 10	7.748757596301E-10	1.804277295385E-09
intervalo = [-5.12] [5.12]		
iterações = 100		
bees = 50	1.044817300744E-18	1.483288992318E-18
intervalo = [-5.12] [5.12]		
iterações = 100		
bees = 100	1.936567216779E-19	2.119072965601E-19
intervalo = [-5.12] [5.12]		

Experiências - ABC

	Artificial Bee Colony Algorithm			
	Rastrigin		Rosenbrock	
Parâmetros	Média Desvio Padrão		Média	Desvio Padrão
iterações = 100				
bees = 100	1.246173534734E-12	2.605952737789E-12	-	-
intervalo = [-5.12] [5.12]				
iterações = 100				
bees = 100	-	-	9.084836175179E-04	8.298920318730E-04
intervalo = [-2.048] [2.048]				

Experiências - PSO

	PSO		
	Ackley		
Parâmetros	Média	Desvio Padrão	
iterações = 100			
dimensões = 2	4 F120F44FC292F 0F	2.429846261960E-04	
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	4.513054456282E-05		
número de partículas = 10			
iterações = 100		9.235987823442E-05	
dimensões = 2	1.687666969585E-05		
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	1.08/000909383E-U3		
número de partículas = 50			
iterações = 100			
dimensões = 2	1 0000070040555 05	1.038603720390E-04	
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	1.902627864855E-05		
número de partículas = 100			

	PS(
Parâmetros	Média	Desvio Padrão	Nota: Dava sempre o mesmo valor
iterações = 100 dimensões = 2 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.1} número de partículas = 10	3.096005192990E+00	0.0000000000E+00	
iterações = 100 dimensões = 2 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.9} número de partículas = 50	9.940218910239E-06	5.336217571073E-05	
iterações = 100 dimensões = 3 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.9} número de partículas = 100	1.542696250292E-05	8.366004866754E-05	

Experiências - PSO

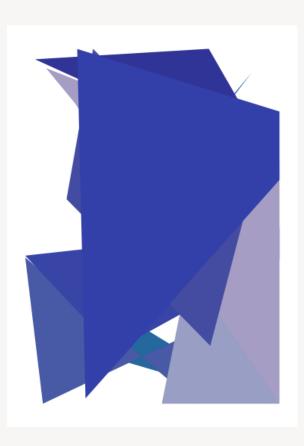
	PSO	
	Sphere	
Parâmetros	Média	Desvio Padrão
iterações = 100		1.327682541991E-07
dimensões = 2	2.424246432029E-08	
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	2.424240432029E-08	
número de partículas = 10		
iterações = 100		4.093134287448E-10
dimensões = 2	7.476277626111F-11	
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	7.470277020111E-11	
número de partículas = 50		
iterações = 100		4.151706703905E-10
dimensões = 2	7.579944967933E-11	
opções = {'c1': 0.5, 'c2': 0.3, 'w': 0.9}	7.579944967933E-11	
número de partículas = 100		

	PS:		
Parâmetros	Média	Desvio Padrão	Nota: Dava sempre o mesmo valor
iterações = 100 dimensões = 2 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.1} número de partículas = 10	2.957803900539E-02	0.00000000000E+00	
iterações = 100 dimensões = 2 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.9} número de partículas = 50	1.759340999252E-10	9.633388315613E-10	
iterações = 100 dimensões = 3 opções = {'c1': 0.3, 'c2': 0.5, 'w': 0.9} número de partículas = 100	4.700914487565E-09	2.574787176332E-08	

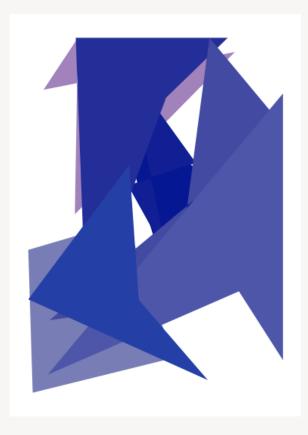
Curiosidade



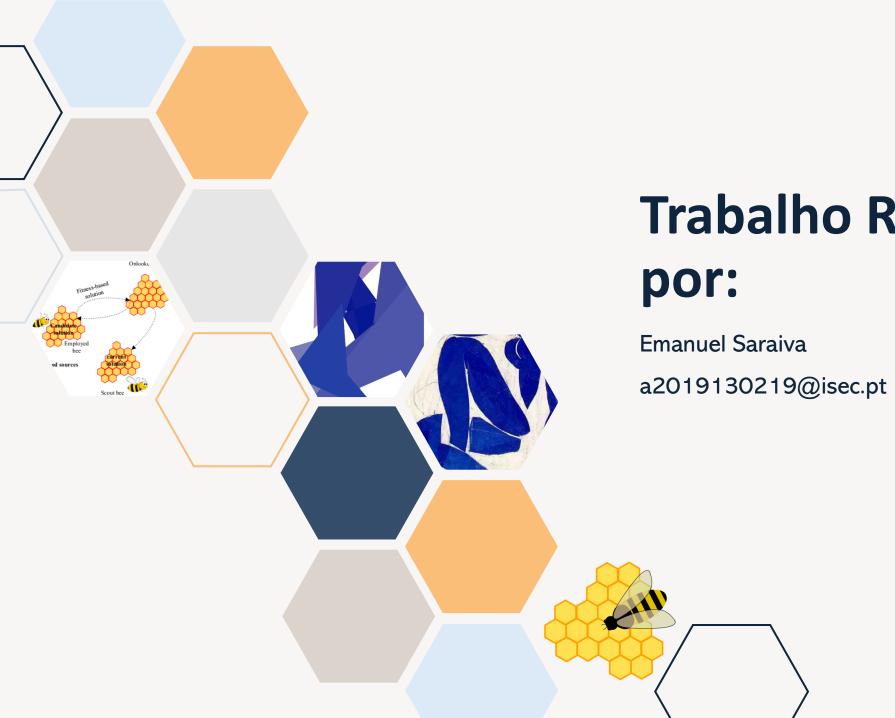
Pintura "azul nu"



100 iter + 20 abelhas



50 iter + 100 abelhas



Trabalho Realizado