

ALGORITMOS EVOLUTIVOS MULTIOBJETIVOS

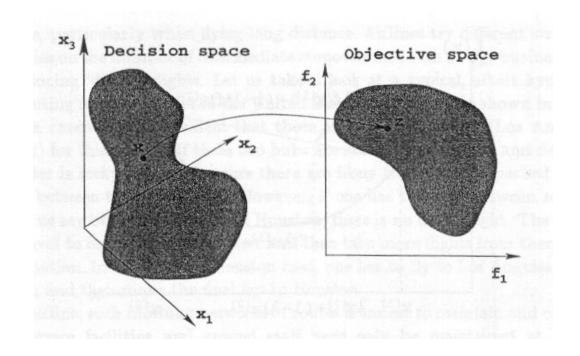
## INTRODUÇÃO

- A ideia é lidar com dois ou mais objetivo conflitantes
  - Se os objetivos não são conflitantes a solução no espaço de busca é um único ponto
- Formato de um problema multiobjetivo

Minimize/M aximize 
$$f_m(x)$$
,  $m = 1,2,..., M$ ;  
subject to  $g_j(x) \ge 0$ ,  $j = 1,2,..., J$ ;  
 $h_k(x) = 0$ ,  $k = 1,2,..., K$ ;  
 $x_i^{(L)} \le x_i \le x_i^{(U)}$ ,  $i = 1,2,..., n$ ;

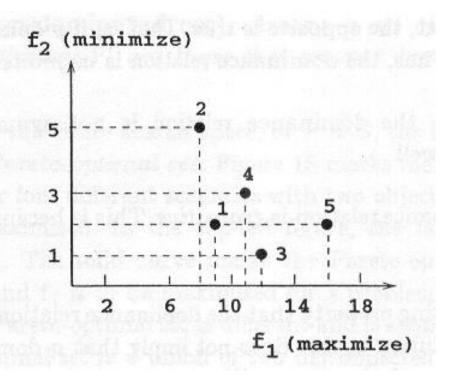
# INTRODUÇÃO

Em problemas multiobjetivos consideram-se dois espaços



### INTRODUÇÃO

- Metodologias para solucionar problemas multiobjetivos
  - Weight-Sum
  - ∈-constraints
  - Dominância Optimalidade de Pareto
  - Avaliação Vetorial
- Conceito de Dominância
  - A solução x1 não é pior que a solução x2 em todos os objetivos
  - A solução x1 é estritamente melhor que x2 em pelo menos um objetivo



### HISTÓRICO - ALGORITMOS

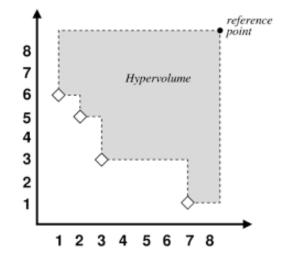
- VEGA Vector Evaluated Genetic Algorithm (1984)
- MOGA 1993
- SPEA2 2001
- NSGA II 2002
- VEPSO 2002
- **MOEA/D 2007**
- VEPBIL 2015

## MÉTRICAS DE AVALIAÇÃO

- Número de soluções
- Hypervolume

$$hv = volume(\bigcup_{i=1}^{|Q|} v_i)$$

Coverage



$$C(A,B) = \frac{|\{b \in B | \exists a \in A : a \leq b\}|}{|B|}$$

### **VEPSO**

```
Generate a swarm of particles X of size s from [a_i^d, b_i^d]; for i=1 to swarm\_size do

Evaluate swarm

Update the best position g

Update p of the particles

for j=1 to p do

v=v^*v+c_1\cdot r_1\times (P-x)+c_2\cdot r_2\times (g-x);

v=v^*v+c_1\cdot r_1\times (P-x)+c_2\cdot r_2\times (g-x);

end

end
```

Verify if the current g is better than the best of the current swarm

```
forall the Swarms (S) \in k do

for i = 1 to #iterations do

Canonical PSO on S^k;

Send g^k to S^{k+1};

Send g^{k+1} to S^k;

Maintain archive with non-dominated solutions; end

end
```

#### **VEDE**

```
Generate population of size n and dimension d
                                                                                                 forall the Populations (S) \in k do
while (Stop Criteria is FALSE) do
                                                                                                      for i = 1 to #iterations do
     Evaluate population for i = 1 to #pop_size do
          idx \leftarrow select\_indiv(3);
                                                                                                            Canonical DE;
          v \leftarrow P_{idx_3} + F * (Pop_{idx_1}^k - Pop_{idx_2}^k);
                                                                                                           fit'_i \leftarrow \text{evaluate\_}f_k(P_i^k);

sol_k \leftarrow get\_best(P^k);

if (sol_1 \ dominates \ sol_2)) then

\mid \text{replace}(indiv_1 \in P^2);
          for j = 1 to dimension do
                nj = rand();
                if (nj < CR) then
                                                                                                           else if (sol_2 \ dominates \ sol_1)) then replace(indiv_2 \in P^1);
                else
                end
                                                                                                            Maintain archive with non-dominated solutions;
          end
          Replace current individual if new one is better
                                                                                                      end
                                                                                                 end
end
```

### SPEA2

```
archive\_size \leftarrow input\_size(n)
                                                                                                   s(i) = |\{j | j \in Rt \land i \succ j\}|
archive \leftarrow \emptyset
pop \leftarrow init\_population(fun_k, pop\_size, dim)
archive < -non\_dominated\_sol(pop)
for (i=1 \text{ to max\_it}) do
    Rt \leftarrow mix(pop, archive)
                                                                                              raw[i] = \sum s(j)
    s \leftarrow compute\_s(Rt)
                                                                                                             j \in Rt, j \prec i
    raw \leftarrow compute\_raw(s)
    d \leftarrow compute\_density(Rt)
    fitness \leftarrow raw + d
                                                                                                                              k = |\sqrt{pop\_size}|
    indexes \leftarrow (fitness < 1)
    archive\_tmp \leftarrow Rt[indexes,]
    if (\#non\_dom == archive\_size) then
        archive \leftarrow archive\_tmp
    else if (\#non\_dom < archive\_size) then
        archive \leftarrow archive\_tmp
        archive \leftarrow fill()
    else
        archive \leftarrow clustering()
    end if
    pop \leftarrow gen\_operators()
end for
```

### ATIVIDADE V

- Implementar uma abordagem vetorial do algoritmo implementado na atividade 4. Comparar o resultado com o NSGA-II em termos de hypervolume usando pelo menos um teste-t.
- O NSGA-II pode ser utilizado a partir de uma biblioteca pronta.
- Para implementar o algoritmo de abordagem vetorial em R sugere-se a utilização do pacote emoa que possui funções prontas para serem utilizadas em problemas multiobjetivo como, por exemplo, para calcular o hypervolume de uma fronteira de Pareto.
- Os resultados e como o algoritmo foi implementado deve ser apresentados em um seminário