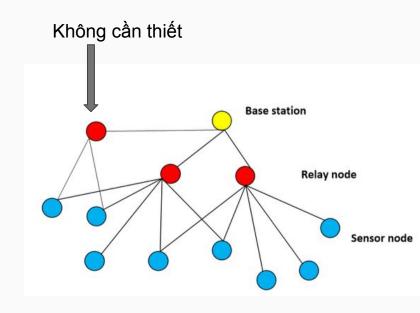
Optimal relay node placement for wireless single-hop sensor networks (RPWSN) : PSO Approach

Ngoc Bui

### **Problem Definition**

- 1 base station, m relay nodes, n sensor nodes
- Chúng ta muốn thu thập dữ liệu từ các sensor về base station.
- Có thể sử dụng các relay nodes, không bắt buộc phải sử dụng hết toàn bộ.



### **Problem Definition**

 Chi phí truyền k bits, khoảng cách d (các tham số còn lại là hằng số

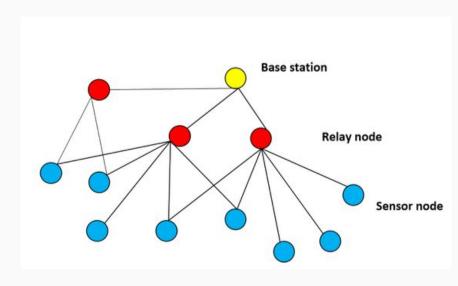
$$\widetilde{Et} = \begin{cases} k \times \epsilon_{elec} + k \times \epsilon_{fs} \times d^2 & \text{if } d < d_0 \\ k \times \epsilon_{elec} + k \times \epsilon_{mp} \times d^4 & \text{if } d \ge d_0 \end{cases}$$
 (1)

Chi phí nhận k bits

$$\widetilde{Er} = k \times \epsilon_{elec} \tag{2}$$

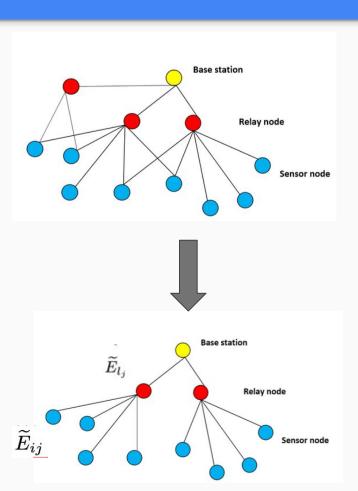
 Chi phí để relay node nhận dữ liệu từ numj sensor node và gửi về base station:

$$\widetilde{E}_{l_j} = \widetilde{E}t_{l_j} + num_j * \widetilde{E}r$$
(3)



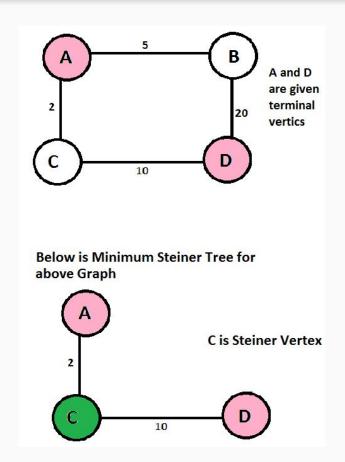
### **Problem Definition**

 Tìm cách truyền dữ liệu từ các sensor nodes đến base station sao cho năng lượng tiêu thụ tối đa tại mỗi node là tối thiểu.



### Steiner Tree Problem

- Cho đồ thị G = (V,E),
- U \subset V : Terminal vertices
- Steiner Tree là một cây con của G phủ tất cả các đỉnh của U.
- Steiner Tree có thể sử dụng các đỉnh không thuộc U, và các đỉnh đó được gọi là Steiner Node
- Steiner Tree Problem: tìm cây Steiner có trọng số cực tiểu.



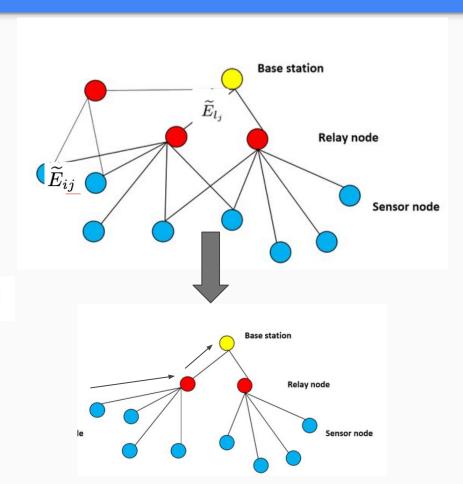
### **Problem Formulation**

- Cho đồ thị G = (V, E), có số đỉnh
   |V| = n+m+1.
- Một cạnh (u,v) thuộc E nếu distance(u,v) < d'</li>
- Tìm Steiner tree của đồ thị G sao cho:

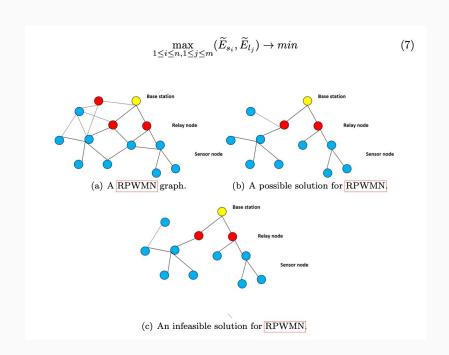
$$\max_{1 \le i \le n, 1 \le j \le m} (\widetilde{E}_{ij}, \widetilde{E}t_{l_j}) \to min \tag{4}$$

$$\widetilde{E}_{l_j} = \widetilde{E}t_{l_j} + num_j * \widetilde{E}r$$

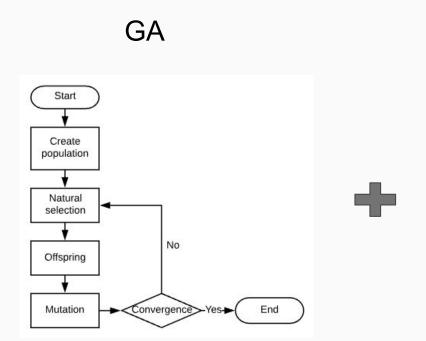
$$\widetilde{E}r = k \times \epsilon_{elec}$$
(2)



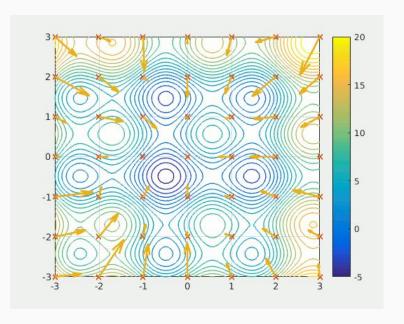
# Multi-hop problem



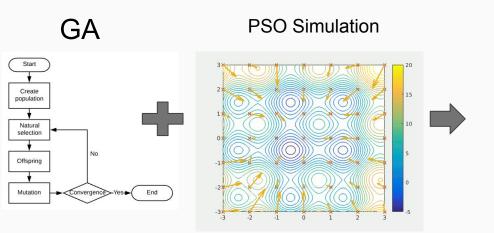
# Particle Swarm Optimization



#### **PSO Simulation**



## Particle Swarm Optimization



- Giống GA -> có quần thể và khởi tạo quần thể
- Các thể không mất đi, không lai ghép, không đột biến mà di chuyển sang các lời giải lân cận để tìm global solution.

## Particle Swarm Optimization

- Lấy cảm hứng từ tự nhiên: Bird flocking, fish schooling
- Mở rộng không gian tìm kiếm.
- Thông báo cho bầy đàn về độ tốt của vị trí của mình.
- Các cá thể có vị trí xấu sẽ cố gắng di chuyển về vị trí của các cá thể tốt hơn. Hay còn gọi là cá thể xấu hơn sẽ học các cá thể tốt hơn.





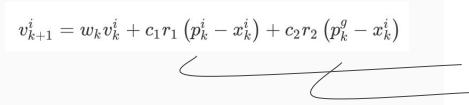
### Particle

- IndividualParticle
- Một cá thể particle{i,k} ( cá thể i ở thế hệ thứ k ) sẽ được đặc trưng bởi:
  - Position: x{i,k}: vị trí hiện tại của cá thể.
  - Velocity: v(i,k): vận tốc của cá thể. Cá thể sẽ di chuyển theo hướng và độ lớn của vận tốc.
- Vị trí của cá thể i sẽ được cập nhật theo công thức:

$$x_{k+1}^i = x_k^i + v_{k+1}^i$$

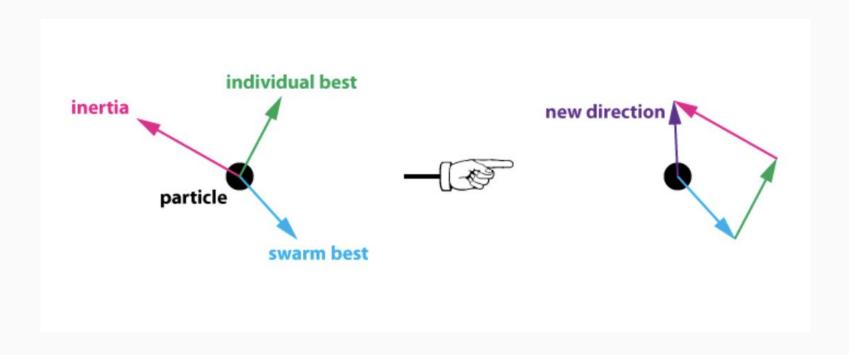
- Vận tốc quyết định hướng di chuyển và độ lớn bước di chuyển của cá thể.
  - Hướng di chuyển đi đâu?
    - Di chuyển theo vận tốc cũ
    - Về phía cá thể đang có vị trí tốt nhất.
    - Về phía <u>tốt nhất của bản thân</u>.
  - Độ lớn bao nhiêu? -> Không thể biết được
    - Để cho may rủi quyết định?

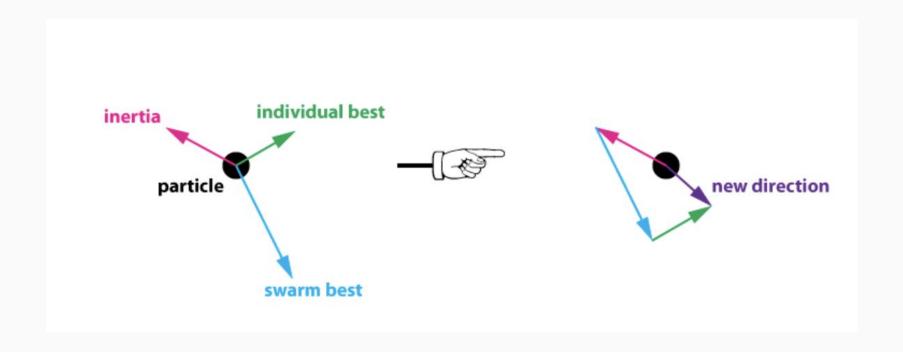
Vận tốc mới:



- 1. social term:  $c_2 r_2 \left( p_k^g x_k^i 
  ight)$
- 2. cognitive term:  $c_1 r_1 \left( p_k^i x_k^i 
  ight)$

ariable	Definition
$x_k^i$	particle position
$v_k^i$	particle position
$p_k^i$	best individual particle position
$p_k^g$	best swarm position
$w_k$	constant inertia weight
$c_1,c_2$	cognitive and social parameters
	respectively
$r_1, r_2$	random numbers between 0 and
	1





#### Pseudocode of PSO

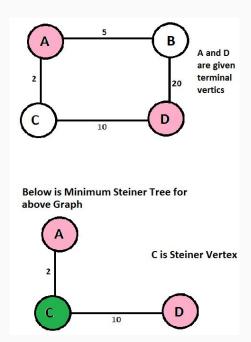
```
for each particle i = 1, ..., S do
    Initialize the particle's position with a uniformly distributed random vector: \mathbf{x}_i \sim U(\mathbf{b}_{10}, \mathbf{b}_{10})
    Initialize the particle's best known position to its initial position: \mathbf{p}_i \leftarrow \mathbf{x}_i
    if f(p_i) < f(g) then
          update the swarm's best known position: \mathbf{g} \leftarrow \mathbf{p}_i
    Initialize the particle's velocity: \mathbf{v}_i \sim U(-|\mathbf{b}_{up}-\mathbf{b}_{lo}|, |\mathbf{b}_{up}-\mathbf{b}_{lo}|)
while a termination criterion is not met do:
    for each particle i = 1, \ldots, S do
         for each dimension d = 1, \ldots, n do
             Pick random numbers: r_p, r_q \sim U(0,1)
             Update the particle's velocity: \mathbf{v}_{i,d} \leftarrow \omega \ \mathbf{v}_{i,d} + \phi_p \ r_p \ (\mathbf{p}_{i,d} - \mathbf{x}_{i,d}) + \phi_q \ r_q \ (\mathbf{g}_d - \mathbf{x}_{i,d})
         Update the particle's position: \mathbf{x}_i \leftarrow \mathbf{x}_i + \mathbf{v}_i
         if f(x_i) < f(p_i) then
             Update the particle's best known position: \mathbf{p}_i \leftarrow \mathbf{x}_i
             if f(p_i) < f(g) then
                  Update the swarm's best known position: \mathbf{g} \leftarrow \mathbf{p}_i
```

## Particle Swarm Optimization in RPWSN

- Mô hình lời giải bài toán WSN -> particle
  - Standard PSO mô hình bài toán trên miền liên tục
  - Lời giải WSN là trên miền rời rạc

## Discrete PSO for Steiner Tree Problem (DPSO-STP)

- Position of particle: Chuỗi nhị phân 0 1, 1 đại diện cho 1 node được chọn và 0 đại diện cho node không được chọn
- Mutation factor: c\_3
- Fitness of position: Từ chuỗi nhị phân -> tập các đỉnh được chọn -> Sử dụng thuật toán Prime (cây khung nhỏ nhất) và cắt tỉa các cạnh không cần thiết -> trọng số của cây khung đã được cắt tỉa các node không cần thiết là fitness của position.



### **DPSO-STP flow chart**

Biểu diễn position của particle

$$X_i^k = (x_{i1}, x_{i2}, \cdots, x_{in})$$

Biểu diễn velocity của particle

$$V = \begin{cases} v_1^0, v_2^0, \dots, v_n^0 \\ v_1^1, v_2^1, \dots, v_n^1 \end{cases}$$

where  $v_j^0$  and  $v_j^1$  are real numbers in the internal of [0,1]. denote the probabilities of the *j*-th bit to be 0 or 1.

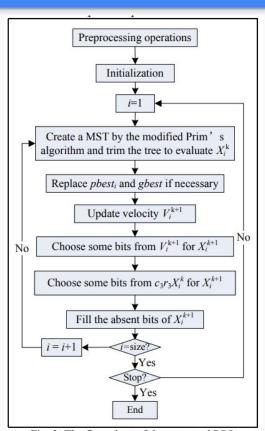


Fig. 2. The flow chart of the proposed PSO

## Update velocity

 Phép trừ giữa 2 positions sẽ cho kết quả là vận tốc

$$V_{i1}^{k+1} = c_1 r_1 (pbest_i^k - X_i^k) = \begin{cases} 0,0,0.8,0,0,0,0,0 \\ 0,0, & 0,0,0,1,0 \end{cases},$$

$$V_{i2}^{k+1} = c_2 r_2 (gbest^k - X_i^k)$$

$$V_i^{k+1} = \omega V_i^k + V_{i1}^{k+1} + V_{i2}^{k+1}$$

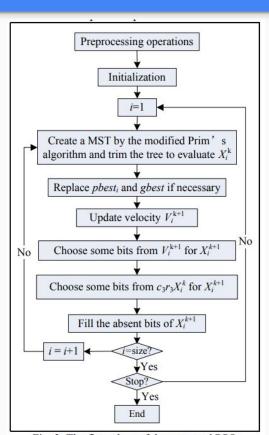


Fig. 2. The flow chart of the proposed PSO

## **Update** position

 Chọn một số bit từ vận tốc V{i,k+1} và một số bit từ X{i,k} với tham số đột biến c3 để cập nhật vị trí cho X{i,k+1}.

$$X_i^{k+1} = V_i^{k+1} \otimes c_3 r_3 X_i^k$$

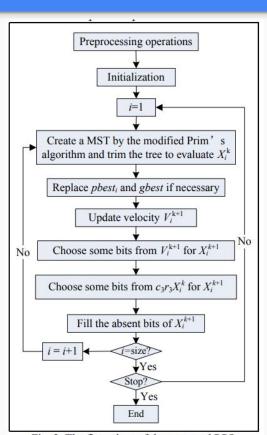
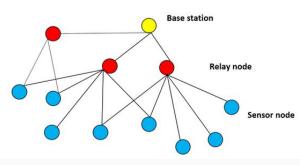


Fig. 2. The flow chart of the proposed PSO

### **DPSO-STP in RPWSN**

- Position of particle: mã hóa các relay nodes bằng chuỗi nhị phân 0 1.
  - Một solution là một tập các relay nodes được sử dụng.
    - Một particle hợp lệ là một particle có thể tạo được một câ kết nối sử sensor nodes và base station sử dụng các relay node.
- Fitness of particle: Ta có một tập các relay nodes
   được sử dụng. Chiến lược xây dựng cạnh:
  - Mỗi sensor node cần truyền thông tin đến một relay node
     -> Chọn relay node gần nhất có thể để truyền
  - Giá trị của fitness được tính theo công thức:

$$\max_{1 \le i \le n, 1 \le j \le m} (\widetilde{E}_{ij}, \widetilde{Et}_{l_j}) \to min \tag{4}$$

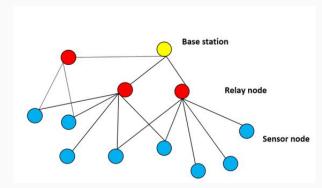


### **DPSO-STP in RPWSN**

Velocity áp dụng tương tự như bài DPSO-SPT

$$V = \begin{cases} v_1^0, v_2^0, \dots, v_n^0 \\ v_1^1, v_2^1, \dots, v_n^1 \end{cases}$$

where  $v_j^0$  and  $v_j^1$  are real numbers in the internal of [0,1]. denote the probabilities of the *j*-th bit to be 0 or 1.



## MO-MFEA

Coming soon...

