

1. Definizione del Problema

Input:

- $S = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$: insieme ordinato di n punti (server) sulla retta reale
- $C = \{c_1, c_2, \dots, c_m\}$: insieme ordinato di m punti (client) sulla retta reale
- Funzione costo: $\text{cost}(c_i, s_j) = |c_i - s_j|$

Output:

- Un matching M che assegna ogni client ad un server distinto minimizzando il costo totale

Obiettivo:

Minimizzare $\sum |c_i - s_j|$ per ogni coppia (c_i, s_j) nel matching

2. Pseudocodice

```
METRIC-MATCHING-LINE(S, C)
1. Ordina S in ordine crescente se non già ordinato
2. Ordina C in ordine crescente se non già ordinato
3.  $n \leftarrow |S|$ 
4.  $m \leftarrow |C|$ 
5. matching  $\leftarrow$  array vuoto di dimensione m
6. used_servers  $\leftarrow$  array vuoto di dimensione n
7. total_cost  $\leftarrow 0$ 

8. for i  $\leftarrow 1$  to m do
9.     min_cost  $\leftarrow \infty$ 
10.    best_server  $\leftarrow \text{NIL}$ 
11.
12.    for j  $\leftarrow 1$  to n do
13.        if not used_servers[j] then
14.            current_cost  $\leftarrow |C[i] - S[j]|$ 
15.            if current_cost < min_cost then
16.                min_cost  $\leftarrow$  current_cost
17.                best_server  $\leftarrow j$ 
18.
19.    matching[i]  $\leftarrow$  best_server
20.    used_servers[best_server]  $\leftarrow$  true
```

```
21.     total_cost ← total_cost + min_cost
```

```
22. return (matching, total_cost)
```

3. Dimostrazione della Correttezza

3.1 Proprietà di Sottostruttura Ottima

Il problema presenta una sottostruttura ottima perché:

1. Dato un matching ottimo M per n client e n server
2. Se rimuoviamo una coppia (c, s) da M
3. Il matching rimanente M' deve essere ottimo per il sottoproblema con $n-1$ client e $n-1$ server

Dimostrazione per contraddizione:

Supponiamo che M' non sia ottimo per il sottoproblema. Allora esisterebbe un matching migliore M'' per il sottoproblema. Sostituendo M' con M'' nel matching originale M otterremmo un matching con costo totale minore, contraddicendo l'ottimalità di M .

3.2 Proprietà della Scelta Greedy

La strategia greedy è corretta perché:

Lemma 1: Per ogni coppia di punti (c_1, s_1) e (c_2, s_2) dove $c_1 < c_2$ e $s_1 < s_2$:

$$|c_1 - s_1| + |c_2 - s_2| \leq |c_1 - s_2| + |c_2 - s_1|$$

Dimostrazione:

Per la disuguaglianza triangolare e la proprietà della distanza sulla retta reale, incrociare gli assegnamenti non può mai migliorare il costo totale quando i punti sono ordinati.

4. Analisi della Complessità

4.1 Tempo di Esecuzione

- Ordinamento iniziale: $O(n \log n + m \log m)$
- Loop esterno: $O(m)$
- Loop interno: $O(n)$
- Complessità totale: $O(mn + n \log n + m \log m)$

4.2 Spazio

- Spazio ausiliario: $O(n + m)$
- Spazio totale: $O(n + m)$

5. Dimostrazione dell'Ottimalità

Per dimostrare l'ottimalità dell'algoritmo greedy:

1. **Invariante:** Ad ogni passo i , il matching parziale costruito è parte di qualche matching ottimale globale.
2. **Base:** Al passo 0, il matching vuoto è chiaramente parte di ogni matching ottimale.
3. **Passo induttivo:** Se esiste un matching ottimale che non usa l'assegnamento greedy al passo i , possiamo sempre trasformarlo in un matching ottimale che usa tale assegnamento senza aumentare il costo totale (per il Lemma 1).
4. **Conclusione:** L'algoritmo produce un matching ottimale globale.

6. Proprietà Aggiuntive

1. **Unicità:** La soluzione non è necessariamente unica
2. **Stabilità:** Il matching prodotto è stabile rispetto alle distanze
3. **Robustezza:** Piccole perturbazioni negli input producono piccole variazioni nel costo totale