# lgvRouting

Luca Bartoli, Massimiliano Bosi Modena, 24/09/2021

## **Dataset**

Si è scelto di utilizzare il dataset di VRPPD P2 proposto da Breedam. Il dataset contiene 60 istanze, ognuna di esse formata da 100 stop.

Non sono state valutate la capacità dei singoli lgv e le richieste degli stop poiché si ipotizza di spostare un pallet alla volta.

```
0 50 50 0 9999 9999 9999 0 0 0 (depot)
1 5 5 0 9999 9999 10 0 0 0 (stop 1)
....

100 95 95 0 9999 9999 10 0 0 (stop 100)

| | | | | | | | | | | | delivery=0 / pickup=1

| | | | | | | demand

| | | | | | demand

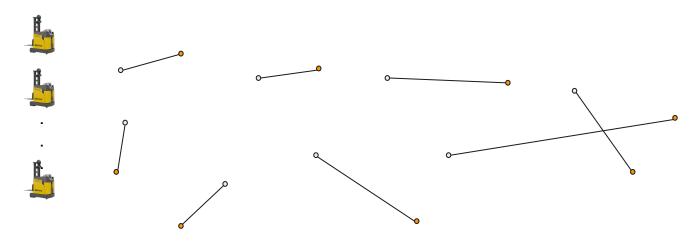
| | | | | | closing time TW2

| | | | | closing time TW1

| | | v coordinate
| X coordinate
stop nr.
```

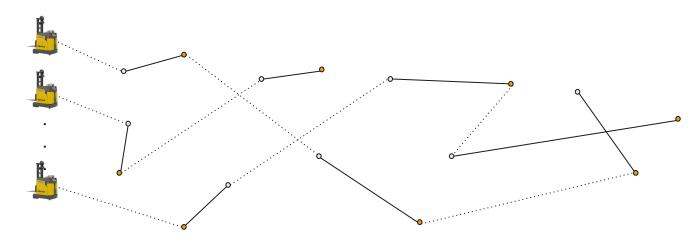
## **Problem**

Date delle coppie di missioni (start $_i$ , end $_i$ ) ed N navette, dobbiamo trovare il routing ottimale per eseguirle tutte nella distanza minore (di conseguenza in tempo minore).



## **Problem**

Date delle coppie di missioni (start $_i$ , end $_i$ ) ed N navette, dobbiamo trovare il routing ottimale per eseguirle tutte nella distanza minore (di conseguenza in tempo minore).



### **Premessa**

- → Distanza calcolata secondo euclide. (possibilità manhattan o maximum)
- → Tempi sono calcolati in media sul dataset P2 utilizzando tutti i 60 problemi.
- → Come euristica costruttiva le missioni sono ordinate in ordine crescente di peso.

## Swap

- → Con uno swap intendiamo l'assegnazione casuale di una missione ad un lgv diverso da quello deciso dalla soluzione costruttiva o randomica.
- → Questa metodologia ci permette di muovere all'interno del vicinato di una soluzione, o di allontanarci impostando un numero di swap elevato.

## Algoritmi sviluppati

- 1. Constructive
- 2. LocalSearch
- 3. DepthLocalSearch
- 4. Multistart (Singlecore Multicore GPU)
- 5. SimulatedAnnealing
- 6. TabuSearch

## **Constructive algorithm**

- → L'algoritmo è sviluppato secondo un euristica costruttiva. Date N navette e M missioni da compiere, l'algoritmo ordina le missioni in base al peso e l'assegna alla navetta con il minor carico.
- → Parametri:
  - Ordine crescente o decrescente.

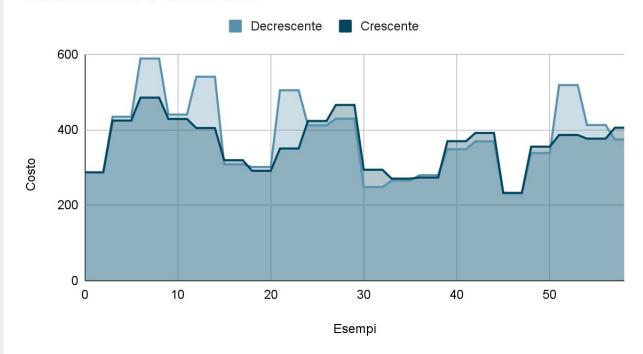
## Result -Constructive algorithm

L'ordinamento crescente in media funziona meglio.

Avg:

Decrescente: 375.716 Crescente: 353.404

#### Decrescente e Crescente

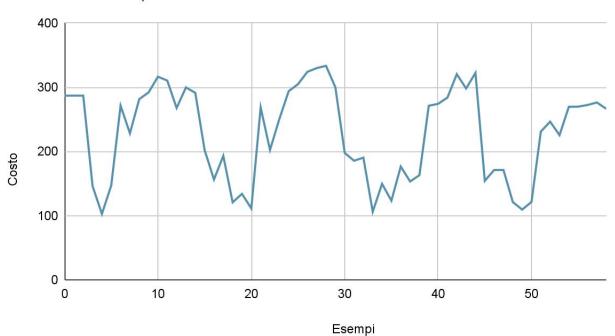


### LocalSearch

- → Partendo dall euristica costruttiva precedente, l'algoritmo si muove all'interno del vicinato attuale prendendo la soluzione migliore tra l'applicazione di uno swap per 1000 iterazioni alla soluzione attuale.
- → Parametri:
  - ♦ Timeout.

## Result -LocalSearch

## Confronto swap



## DepthLocalSearch algorithm

→ Modifica alla condizione di terminazione del LocalSearch. Partendo da una soluzione iniziale, si effettuano N swap. Se la soluzione è migliore della precedente si utilizza quella per la prossima iterazione. La condizione di terminazione è data dal numero di iterazioni massime o dal timeout.

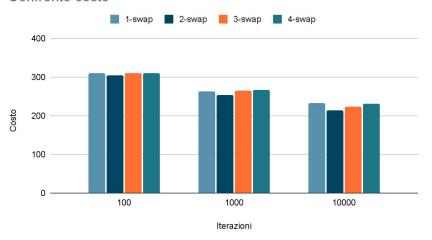
#### → Parametri:

- ♦ Numero degli swap da applicare alla soluzione iniziale;
- **♦** Timeout:
- Iterazioni massime.

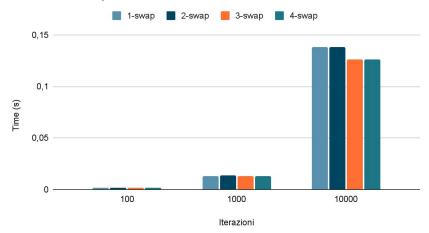
# Result - DepthLocalSearch

Confronto sulla base del numero di swap e delle iterazioni

#### Confronto costo



#### Confronto tempo



## Multistart algorithm

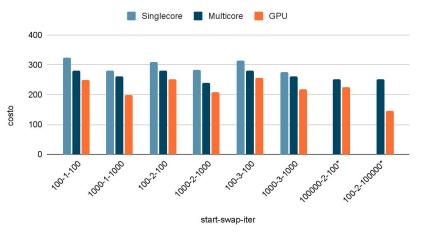
 $\rightarrow$  L'algoritmo genera  $N_{\text{start}}$  soluzioni casuali, e da queste effettua  $N_{\text{sw}}$  swap per  $N_{\text{it}}$  iterazioni.

- → Parametri:
  - ♦ Numero degli swap da applicare alla soluzione iniziale casuale;
  - **♦** Timeout;
  - Numero soluzioni iniziali;
  - ♦ Iterazioni da eseguire su ogni soluzione iniziale;
  - ♦ SingleCore, Multicore o GPU.

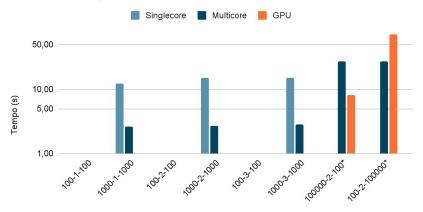
### **Result - Multistart**

Confronto sulla base del numero di start, swap e iterazioni

#### Confronto costi



#### Confronto tempi



start-swap-iter

## SimulatedAnnealing algorithm

→ Partendo da una soluzione casuale ammissibile, l'algoritmo effettua uno swap con una probabilità P(sol) se la soluzione trovata è peggiorativa, altrimenti soluzione migliori sono sempre accettate.

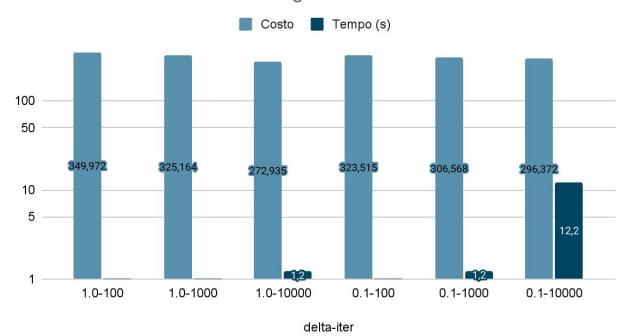
$$P(sol) = e \frac{diff(sol,sol_{prec})}{temperature}$$

- → Parametri:
  - ◆ Temperatura iniziale;
  - ♦ Temperatura minima;
  - Delta di decremento della temperatura;
  - Iterazioni di discesa della temperatura;
  - Timeout.

# Result - SimulatedAnnealing

Test eseguiti fissando una temperatura iniziale di 10 e minima di 0.1

### Confronto Simulated Annealing



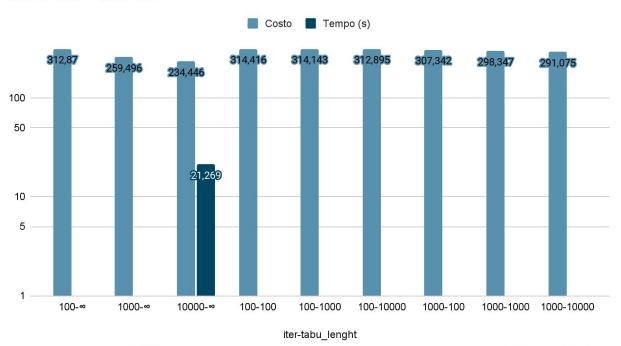
## TabuSearch algorithm

- → Partendo da una soluzione iniziale tramite euristica costruttiva, l'algoritmo effettua N<sub>swap</sub> per N<sub>it</sub> iterazioni prendendo anche soluzioni che si discostano di un certo threshold per scappare da minimi locali. Soluzioni già esplorate vengono evitate tramite l'inserimento in una tabu list con lunghezza configurabile.
- → Parametri
  - ♦ Iterazioni dell'algoritmo;
  - Massima differenza di costo per accettare una nuova soluzione;
  - ◆ Lunghezza della lista;
  - ♦ Timeout.

# Result - TabuSearch

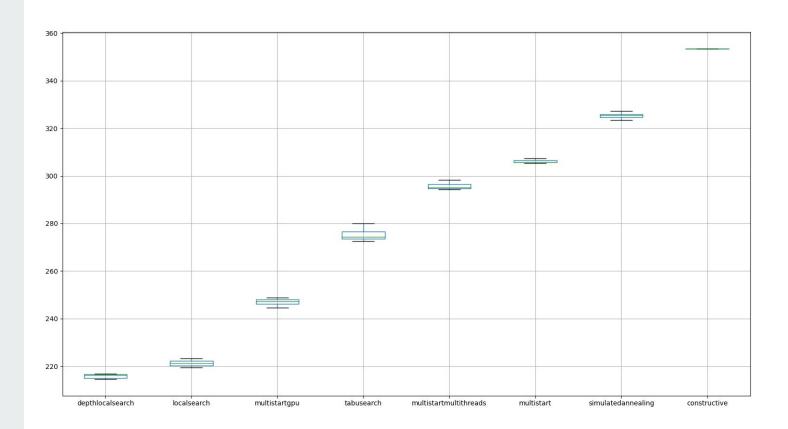
Settata la differenza di accettazione a 1

#### Confronto Tabu List



# **Confronto Costo**

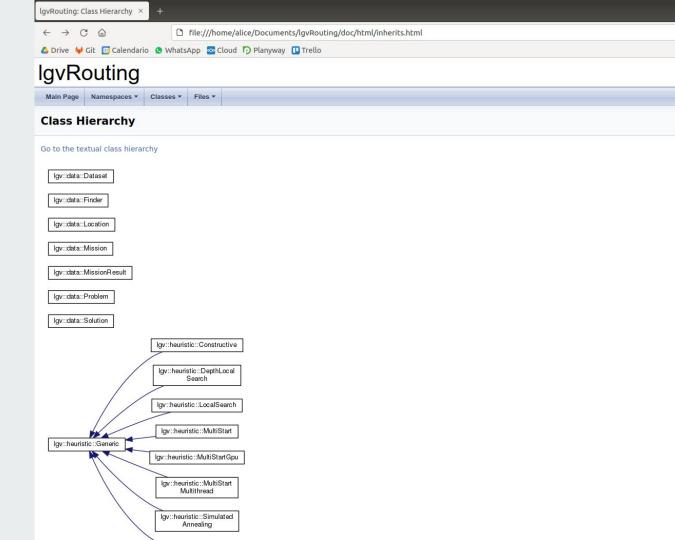
il confronto è stato effettuato mantenendo un tempo di esecuzione per tutti gli algoritmi di 1 secondo



### Codice

- → C++, CUDA
- Documentazione con Doxygen
- → Test con catch2

https://github.com/lucabart97/lgvRouting



## Grazie dell'attenzione

Luca Bartoli
<a href="mailto:228618@studenti.unimore.it">228618@studenti.unimore.it</a>
Massimiliano Bosi
<a href="mailto:205839@studenti.unimore.it">205839@studenti.unimore.it</a>