

Présentation

OptiPick — Allocation intelligente de commandes en entrepôt

Notre objectif est de résoudre un problème d'optimisation logistique : comment affecter des commandes à différents agents en respectant des contraintes métier, tout en optimisant un critère global.

Problème

Comment assigner des commandes à des agents en respectant :

Capacité poids / volume

Zones interdites

Produits fragiles

Poids max par item

Incompatibilités produits

Objectifs

- Maximiser le nombre de commandes assignées
- OU
- Minimiser le coût total

- C'est un problème d'allocation sous contraintes, typique des CSP (Constraint Satisfaction Problems)

Architecture du système

Étapes

- -
 -
 - Chargement JSON
 - Parsing en objets Python
 - Enrichissement (poids total, volume, localisation)
 - Allocation (glouton ou MiniZinc)
 - Affichage des résultats
-
- Le projet est structuré proprement : séparation données, modèle, contraintes et solveur.
Cela permet de changer d'algorithme sans modifier toute l'architecture.

Modélisation des données

Modèle conceptuel

•
•
•
•

Agent
Order
Product
Warehouse

- $\text{assignment}[\text{order}_i] = \text{agent}_j$: Chaque commande choisit un agent.
- On modélise le problème sous forme déclarative : on ne dit pas comment affecter, on décrit les contraintes que doit respecter la solution.

Algorithme glouton : First-Fit

Principe

- On parcourt les commandes
- On assigne au premier agent disponible

Résultat

- 30/30 commandes assignées
- Distance proxy = 594

- Avantages : Rapide - Simple
- Limites : Ne vérifie pas toutes les contraintes - Pas optimal

Algorithme glouton : First-Fit

JOUR 1 – Allocation naïve (First-Fit)

Commandes totales : 30

Commandes assignées: 30

Commandes non assignées: 0

Distance totale estimée (proxy): 594

Détail par agent:

– R1 (robot)

commandes: 7 -> ['Order_001', 'Order_002', 'Order_003', 'Order_004', 'Order_005', 'Order_006', 'Order_022']

poids: 18.64/20.00 kg (93.2%)

volume: 29.74/30.00 dm³ (99.1%)

vitesse: 2.0 m/s

– R2 (robot)

commandes: 5 -> ['Order 007', 'Order 008', 'Order 009', 'Order 010', 'Order 023']

MiniZinc & CSP

Constraint Satisfaction Problem

CSP

Variable - Domaines - Contraintes

MiniZinc

- Modélisation déclarative
- Solveur explore l'espace des solutions

Résultat

- 9/10 commandes assignées
- Toutes contraintes respectées
- Meilleure validité métier

- Contrairement au glouton, MiniZinc explore les combinaisons possibles et garantit que toutes les contraintes sont respectées.

Modélisation des contraintes

MiniZinc

```
(venv) romain@MacBook-Air-de-Romain optipick % python main.py --test --minizinc --solver chc  
✂ Utilisation de MiniZinc pour l'allocation optimale...
```

Add to Chat 🗨️

```
=====
```

JOUR 2 – Allocation optimale avec MiniZinc

```
=====
```

```
Commandes totales : 5  
Commandes assignées: 2  
Commandes non assignées: 3  
Distance totale estimée (proxy): 12
```

Détail par agent:

```
- R1 (robot)  
  commandes: 2 -> ['Order_002', 'Order_003']  
  poids: 0.35/20.00 kg (1.7%)  
  volume: 1.80/30.00 dm³ (6.0%)  
  vitesse: 2.0 m/s
```

Commandes non assignées:

```
- Order_001  
- Order_004  
- Order_005
```


Explication des contraintes

```
% 3. Restrictions des robots (zones interdites)
% Note: order_zones[order_idx] = 0 peut signifier Zone A ou zone non définie (par défaut Zone A)
% On vérifie seulement si la zone est dans la plage valide [0..4]
constraint forall(order_idx in ORDERS, agent_idx in AGENTS) (
    (assignment[order_idx] == agent_idx /\
    agent_type[agent_idx] == 0 /\
    order_zones[order_idx] >= 0 /\
    order_zones[order_idx] < n_zones) ->
    (not forbidden_zones[agent_idx, order_zones[order_idx]]))
);
```

Explication des contraintes

```
.  
% 4. Restrictions des robots (pas d'objets fragiles)  
constraint forall(order_idx in ORDERS, agent_idx in AGENTS) (  
    (assignment[order_idx] == agent_idx /\ agent_type[agent_idx] == 0 /\ no_fragile[agent_idx]) ->  
    (not order_has_fragile[order_idx])  
);
```

Explication des contraintes

```
% 5. Restrictions des robots (poids max par item)
constraint forall(order_idx in ORDERS, agent_idx in AGENTS) (
    (assignment[order_idx] == agent_idx /\ agent_type[agent_idx] == 0 /\ max_item_weight[agent_idx] > 0) ->
    (order_max_item_weight[order_idx] <= max_item_weight[agent_idx])
);
```

Explication des contraintes

```
% 6. Incompatibilités entre produits
% Si deux commandes sont incompatibles, elles ne peuvent pas être assignées au même agent
constraint forall(order_first in ORDERS, order_second in ORDERS where order_first < order_second /\
    incompatible[order_first, order_second]) (
    assignment[order_first] != assignment[order_second] \/
    assignment[order_first] == 0 \/
    assignment[order_second] == 0
);
```

Merci à tous !