

L'École Normale Supérieure de l'Enseignement Technique de Mohammedia  
Filières Ingénierie  
**COMPÉTENCES NUMÉRIQUES ET INFORMATIQUE**

**DEVOIR LIBRE À RENDRE**

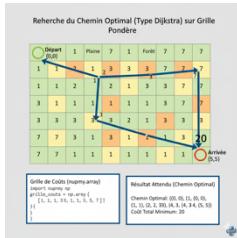
**Sujet N°1. 🚚 Optimisation de Chaîne Logistique Multi-Entrepôts**



**Objectif :** Trouver le plan d'approvisionnement le moins cher pour une commande client.

- **Étape 1 : Modélisation des Données (Structures dict)**
  - Créez une structure de données (probablement un dict de dict) pour représenter les entrepôts, leurs stocks par produit, et leur coût de transport de base.
  - Créez un dict pour représenter la commande du client (ex: {'ProduitX': 90, ...}).
- **Étape 2 : Coûts Variables (Introduction à Sympy)**
  - Demandez à l'utilisateur (ou définissez en dur) une fonction de coût variable sous forme de str (ex: "2 \* quantite + 5").
  - Utilisez sympy.symbols pour définir la variable quantite.
  - Utilisez sympy.sympify pour convertir la str en une expression symbolique.
  - Utilisez sympy.lambdify pour transformer cette expression en une fonction Python standard, prête à être utilisée pour des calculs numériques.
- **Étape 3 : Algorithme d'Optimisation "Glouton" (Fonctions, for, if)**
  - Créez une fonction trouver\_solution(commande, entrepots).
  - Dans cette fonction, initialisez un plan\_approvisionnement vide (ex: dict) et un cout\_total = 0.
  - *Logique de parcours* : Pour chaque produit de la commande :
    1. Triez les entrepôts qui ont ce produit en stock (par ex: du moins cher au plus cher en coût de transport).
    2. Itérez sur ces entrepôts triés.
    3. Prenez le maximum de quantité possible de l'entrepôt actuel, mettez à jour le stock, et ajoutez cette action au plan\_approvisionnement.
    4. Arrêtez pour ce produit dès que la quantité commandée est atteinte.
- **Étape 4 : Calcul Final et Affichage (Intégration, print)**
  - Pendant l'étape 3, à chaque fois que vous ajoutez une action au plan, calculez le coût (coût produit + coût transport) en utilisant votre fonction "lambdifiée" de l'étape 2.
  - Affichez le plan\_approvisionnement détaillé (ex: "Prendre 80 de X chez B, ...") et le cout\_total calculé.

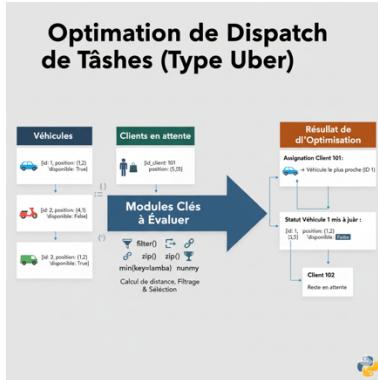
## Sujet N°2. Recherche du Chemin Optimal (Type Dijkstra) sur Grille Ponderée



**Objectif :** Trouver le chemin au coût cumulé le plus faible entre deux points d'une matrice.

- **Étape 1 : Modélisation de la Grille (Numpy)**
  - Créez la grille des coûts en utilisant un numpy.array 2D.
  - Définissez les coordonnées de DEPART et ARRIVEE (ex: (0, 0) et (5, 5)).
- **Étape 2 : Initialisation de l'Algorithme (Structures de Données)**
  - Créez une matrice distances (un np.array de même taille que la grille) initialisée à +inf partout, sauf à la case DEPART (initialisée à 0).
  - Créez un set visites pour stocker les coordonnées des nœuds déjà traités.
  - Créez une list file\_priorite contenant initialement (0, DEPART).
  - *Bonus :* Créez un dict prédecesseurs pour stocker le chemin (ex: {(1,1): (0,1)}).
- **Étape 3 : Boucle Principale de Dijkstra (while, for, if)**
  - Créez une boucle while qui s'exécute tant que file\_priorite n'est pas vide.
  - Dans la boucle :
    1. Triez la file\_priorite et extrayez le nœud avec le coût le plus bas (c'est le nœud actuel).
    2. Si actuel est dans visites, continuez (sautéz cette itération).
    3. Ajoutez actuel à visites.
    4. Si actuel est ARRIVEE, arrêtez la boucle (break).
    5. *Parcours des voisins* : Pour chaque voisin valide de actuel :
      - Calculez le nouveau\_cout = distances[actuel] + grille\_couts[voisin].
      - Si nouveau\_cout < distances[voisin] :
        - Mettez à jour distances[voisin] = nouveau\_cout.
        - Ajoutez (nouveau\_cout, voisin) à file\_priorite.
        - Mettez à jour prédecesseurs[voisin] = actuel.
- **Étape 4 : Reconstruction du Chemin et Affichage (while, list, print)**
  - Affichez le coût total, qui est distances[ARRIVEE].
  - En partant de ARRIVEE, remontez le chemin en utilisant le dict prédecesseurs jusqu'à tomber sur DEPART. Stockez ce chemin dans une list et affichez-la.

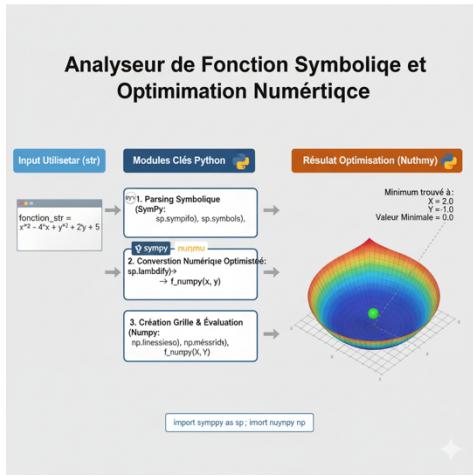
## Sujet N°3. 🚗 Optimisation de Dispatch de Tâches (Type Uber)



**Objectif :** Assigner des clients aux véhicules disponibles les plus proches.

- **Étape 1 : Modélisation des Données (List, Dict, Numpy)**
  - Créez une list de dict pour les véhicules, chaque dict contenant 'id', 'position' (un np.array) et 'disponible' (un bool).
  - Créez une list de dict pour les clients\_en\_attente, avec 'id\_client' et 'position'.
- **Étape 2 : Fonction Utilitaire (Fonction, Numpy)**
  - Créez une fonction calculer\_distance(pos1, pos2) qui prend deux np.array et retourne la distance (euclidienne ou Manhattan).
- **Étape 3 : Boucle de Dispatch (Fonctions Avancées, for, min)**
  - Créez une list assignments vide.
  - Itérez sur chaque client dans clients\_en\_attente (boucle for).
  - Dans la boucle :
    1. **Filtrage** : Utilisez filter() (ou une liste en compréhension) pour créer une list vehicules\_dispos à partir de la liste vehicules principale.
    2. Si vehicules\_dispos est vide, break (on ne peut plus assigner).
    3. **Calcul des distances** : Utilisez map() pour appliquer calculer\_distance entre le client et *chaque* véhicule dans vehicules\_dispos.
    4. **Association** : Utilisez zip() pour lier les distances calculées aux vehicules\_dispos.
    5. **Optimisation** : Utilisez min(..., key=lambda ...) sur la liste zippée pour trouver le (distance\_min, vehicule\_elu).
    6. **Mise à jour** :
      - Affichez l'assignation (ex: "Client 101 -> Véhicule 3").
      - Ajoutez-la à la liste assignments.
      - **Important** : Modifiez le statut du vehicule\_elu dans la liste *principale* vehicules pour le passer à disponible: False.
- **Étape 4 : Affichage des Résultats (print)**
  - Affichez la liste finale des assignations.
  - Affichez l'état final de la liste vehicules (montrant qui n'est plus disponible).

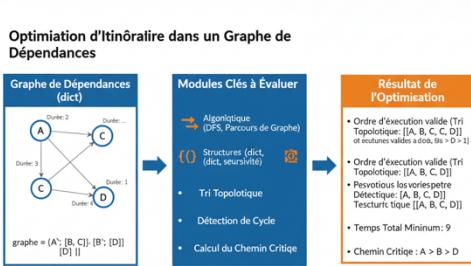
## Sujet N°4. Analyseur de Fonction Symbolique et Optimisation Numérique



**Objectif :** Trouver le minimum numérique d'une fonction mathématique donnée sous forme de texte.

- **Étape 1 : Entrée Utilisateur et Symbolique (Input, Sympy)**
  - Demandez à l'utilisateur une fonction str (ex: " $x^{**2} + \sin(y)$ ").
  - Utilisez `sympy.symbols` pour définir  $x$  et  $y$ .
  - Utilisez `sympy.sympify` pour convertir la str en expression sympy.
- **Étape 2 : Conversion Symbolique vers Numérique (Sympy, lambdify)**
  - Utilisez `sympy.lambdify([x, y], expression_sympy)` pour créer une  $f_{\text{numpy}}$  rapide, prête pour numpy.
- **Étape 3 : Création de la Grille d'Évaluation (Numpy)**
  - Définissez des domaines (ex: de -5 à 5) pour  $x$  et  $y$ .
  - Créez des vecteurs  $x\_vals = np.linspace(-5, 5, 100)$  et  $y\_vals = np.linspace(-5, 5, 100)$ .
  - Utilisez `np.meshgrid(x_vals, y_vals)` pour obtenir deux matrices 2D :  $X_{\text{grid}}$  et  $Y_{\text{grid}}$ .
- **Étape 4 : Évaluation et Optimisation (Numpy)**
  - Appliquez votre fonction à la grille :  $Z_{\text{results}} = f_{\text{numpy}}(X_{\text{grid}}, Y_{\text{grid}})$ .
  - Trouvez la valeur minimale :  $\min\_val = np.min(Z_{\text{results}})$ .
  - Trouvez les *indices* du minimum :  $\text{indices} = np.unravel_index(np.argmin(Z_{\text{results}}), Z_{\text{results}}.shape)$ .
  - Utilisez ces indices pour trouver les valeurs  $x$  et  $y$  correspondantes :
    - $x_{\text{min}} = x\_vals[\text{indices}[1]]$
    - $y_{\text{min}} = y\_vals[\text{indices}[0]]$
- **Étape 5 : Affichage (print)**
  - Affichez les résultats : "Minimum trouvé à  $(x, y) = (x_{\text{min}}, y_{\text{min}})$  avec une valeur de  $\min\_val$ ."

## Sujet N°5. 💡 Optimisation d'Itinéraire (Tri Topologique)



**Objectif :** Trouver un ordre d'exécution valide pour des tâches ayant des dépendances.

- **Étape 1 : Modélisation du Graphe (Structures dict)**
  - Représentez le graphe des dépendances à l'aide d'un dict (liste d'adjacence).
  - Exemple : `graphe = {'A': ['B', 'C'], 'B': ['D'], 'C': ['D'], 'D': []}` (A doit être fait avant B et C, etc.)
- **Étape 2 : Structures de Parcours (Structures de Données)**
  - Créez un set visites (pour suivre les nœuds déjà traités).
  - Créez une list ordre\_topologique (pour stocker le résultat).
- **Étape 3 : Algorithme de Parcours (DFS) (Fonction, Récursivité, if)**
  - Définissez une fonction (réursive) parcourir(noeud) :
    1. Ajoutez noeud à visites.
    2. *Parcours des voisins* : Pour chaque voisin dans `graphe[noeud]` :
      - Si voisin n'est pas dans visites :
        - Appelez récursivement parcourir(voisin).
    3. **Crucial** : Après avoir exploré tous les voisins, ajoutez noeud au *début* de la liste ordre\_topologique.
- **Étape 4 : Lancement du Tri**
  - Itérez sur chaque clé (noeud) de votre graphe.
  - Si le noeud n'est pas dans visites, appelez parcourir(noeud).
  - (Cette boucle for garantit que tous les nœuds, y compris ceux sans dépendances, sont traités).
- **Étape 5 : Affichage des Résultats**
  - Affichez la ordre\_topologique finale.
  - *Bonus* : Si vous aviez des durées, parcourez cet ordre et calculez un temps total.