# Algorithmes génétiques et calcul haute performance

Jean-Charles Boisson CReSTIC-SysCom – EA 3804





#### Plan

- Algorithmes génétiques (AGs) :
  - Positionnement
  - Coopération avec d'autres méthodes
- AGs et parallélisme :
  - Schéma de parallélisation
  - Architectures utilisées

- Impact du multi-objectif
- Aide à la mise en place d'AGs : ParadisEO



# Google (scholar) fight

Hill climbing

191 000

Tabu search

Local search 3 150 000

104 000

Simulated annealing

717 000

Particle Swarm Optimization

68 700

Ant Colony Optimization

291 000

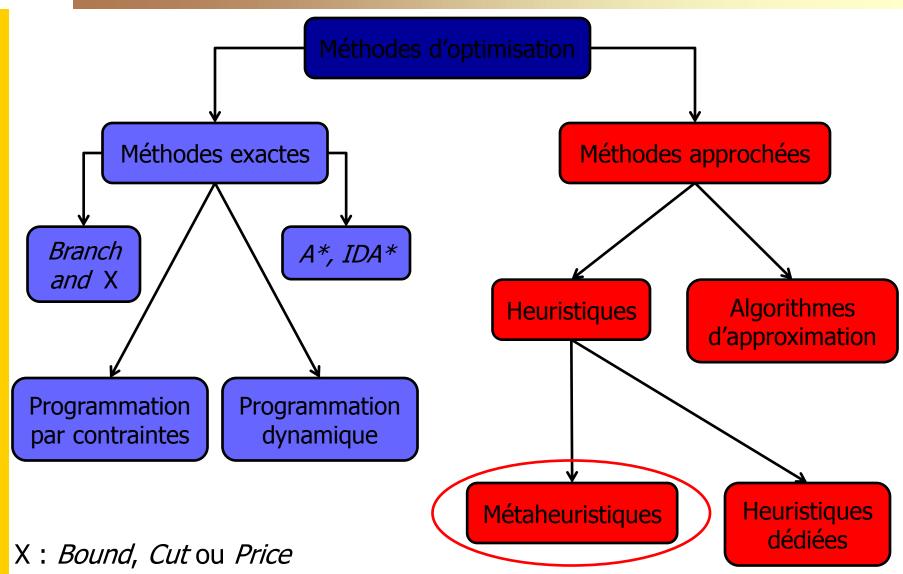
**Genetic Algorithm** → 1 590 000

# La (merveilleuse) histoire des algorithmes génétiques

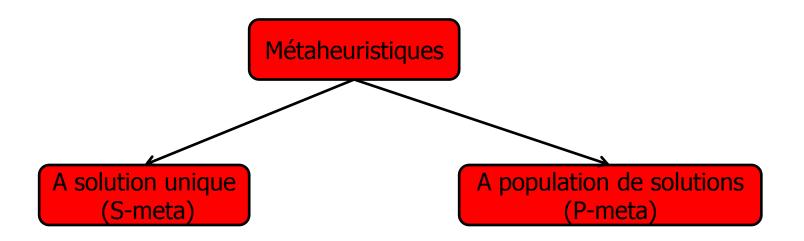




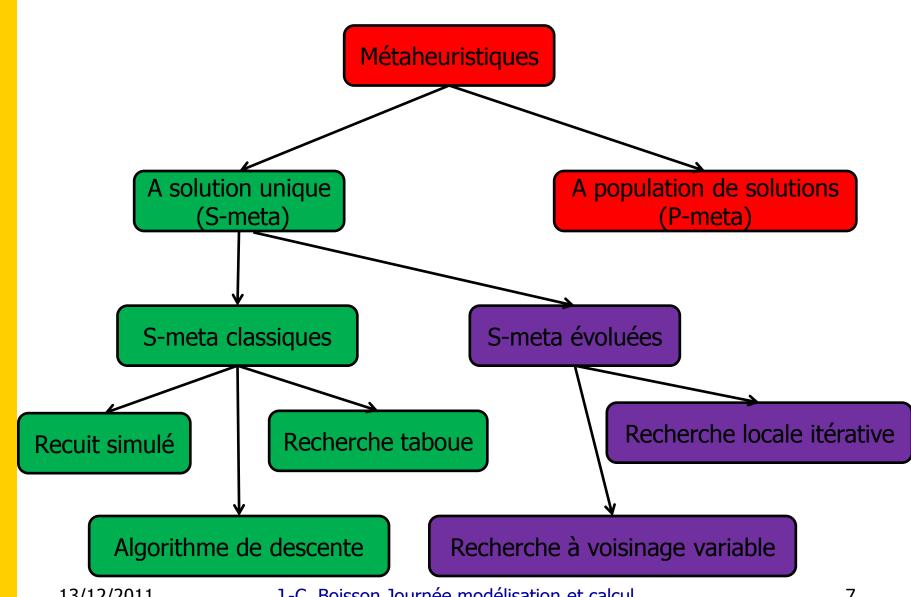
#### Méthodes d'optimisation



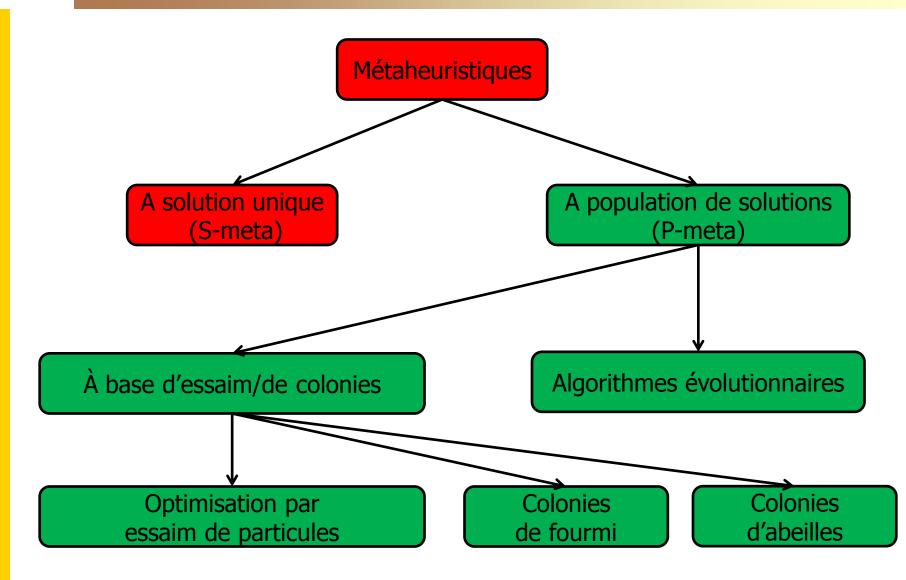




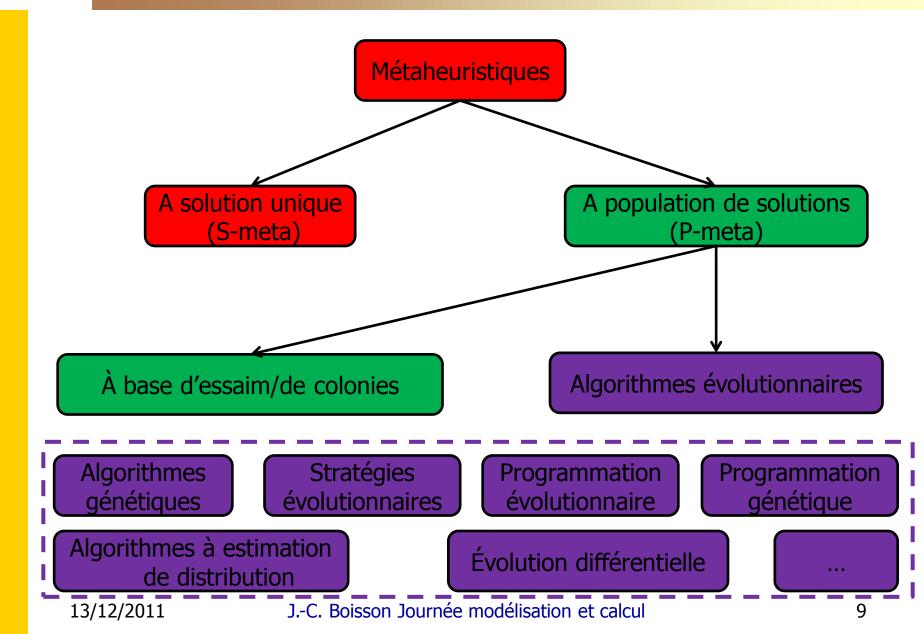














#### Choix de la méthode d'optimisation

- Comment choisir objectivement la méthode à utiliser ?
- Étape 1 : définir la représentation d'une solution
  - Mot binaire
  - Ensemble de valeur discrètes/réelles
  - Permutation
  - Spécifique au problème ?
  - Taille fixe ou variable ?



#### Choix de la méthode d'optimisation

- Comment choisir objectivement la méthode à utiliser ?
- Étape 2 : définir l'évaluation d'une solution
  - Coût temps/espace d'une évaluation standard
  - Coût temps/espace d'une « delta » évaluation
    - Connaissant l'évaluation d'une solution et la modification apportée pour obtenir une nouvelle solution, peut-on déduire efficacement la nouvelle évaluation ?



## Choix de la méthode d'optimisation

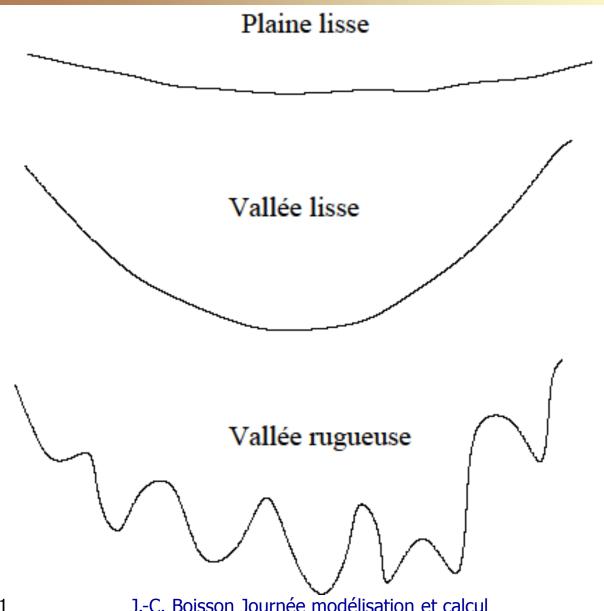
Comment choisir objectivement la méthode à utiliser ?

■ Représentation + évaluation → paysage

- Basé sur les notions de :
  - voisinage d'une solution
  - distance entre solutions



#### Exemple de paysages (2D)





## Algorithmes génétiques

 Métaheuristiques à base de population de solutions (P-Meta).

Défini par J.-H. Holland (1962) :

J.-H. Holland. **Outline for a logical theory of adaptive systems.** Journal of the ACM , 3:297-314, 1962.

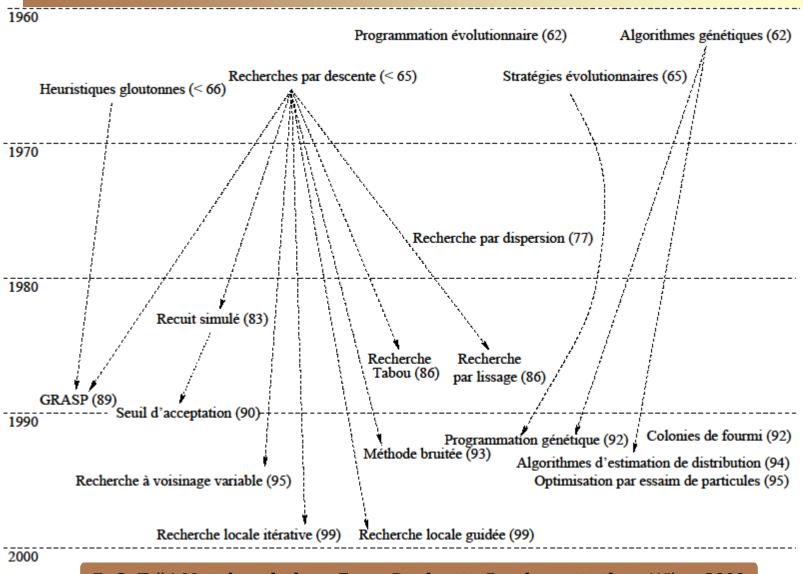
• Référence (1975):

J.-H. Holland. **Adaptation in Natural and Artificial Systems.** University of Michigan Press, Ann Arbor, MI, 1975.

Autres P-Meta > 1990



#### Historique des méthodes d'optimisation

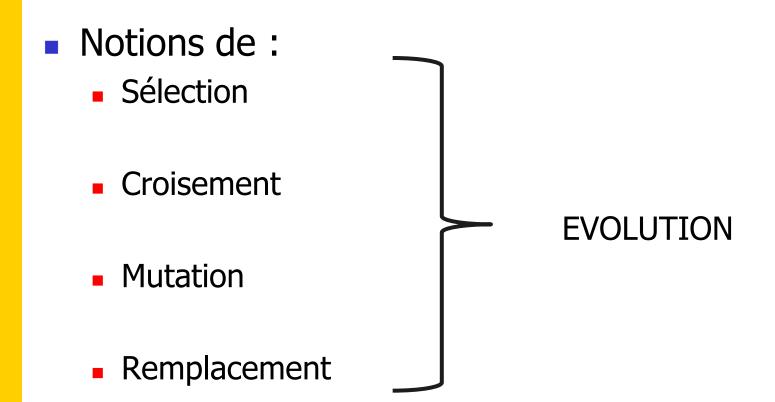


E.-G. Talbi Metaheuristics: From Design to Implementation, Wiley, 2009



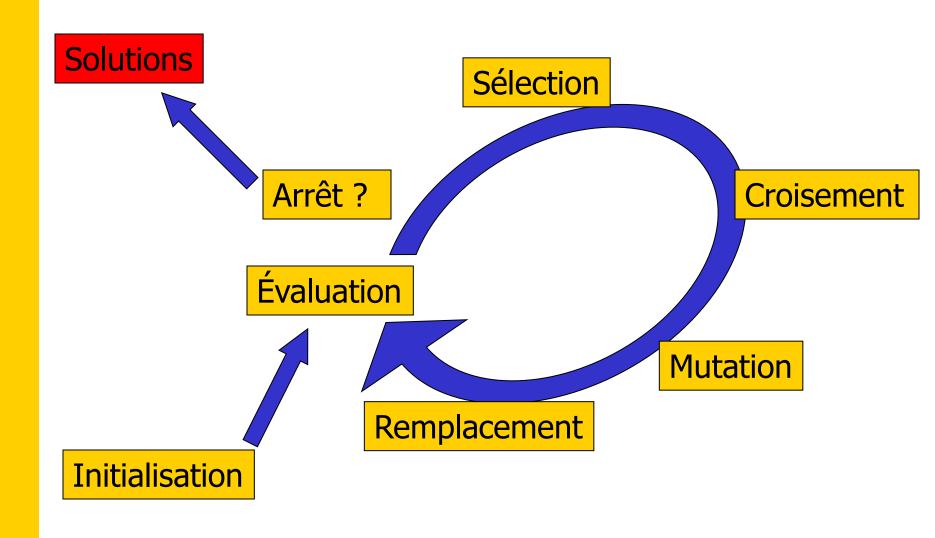
## Algorithmes génétiques

 Basés sur les mécanismes évolutionnistes de Darwin.





# Algorithmes génétiques





# Capacités d'un (bon) AG

- Donner un ensemble de solutions réalisables.
- Être capable d'explorer de très grands espaces de recherche

- Ne pas être gêné par des optimaux locaux
- Être robuste



#### Difficultés liées aux AGs

- Être difficilement paramétrables
- Peuvent être très long à converger
- Inversement peuvent converger prématurément
- Manquent de pouvoir d'intensification

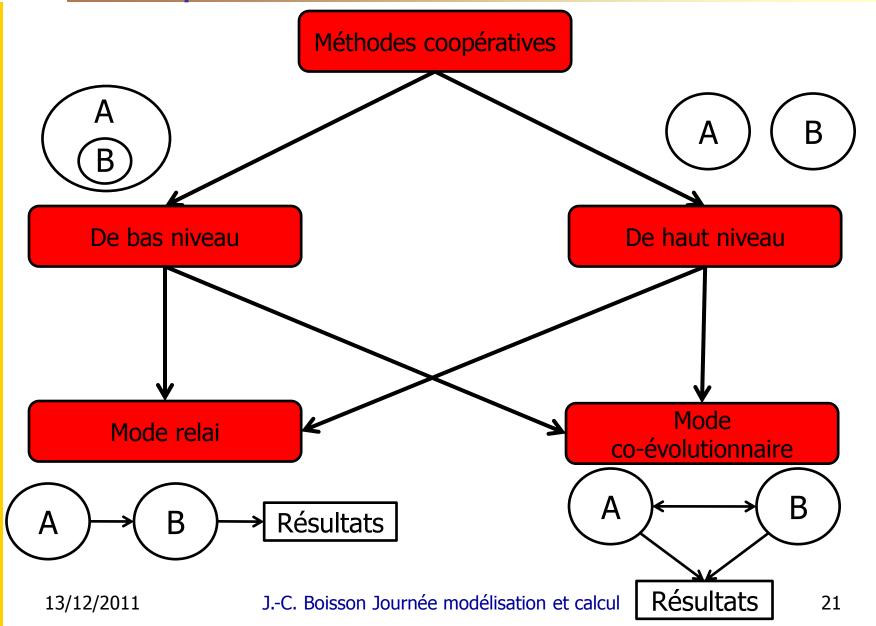


#### Améliorer le comportement d'un AG

- Être difficilement paramétrable
  - « tuning » des paramètres sur un ensemble d'instances du problème.
- Long à converger
  - Accélération du processus d'évaluation
- Convergence prématurée
  - Amélioration de la diversité
- Manque de pouvoir d'intensification
  - Coopération avec d'autres méthodes
     13/12/2011
     J.-C. Boisson Journée modélisation et calcul



# Coopération de méthodes Exemple de taxonomie



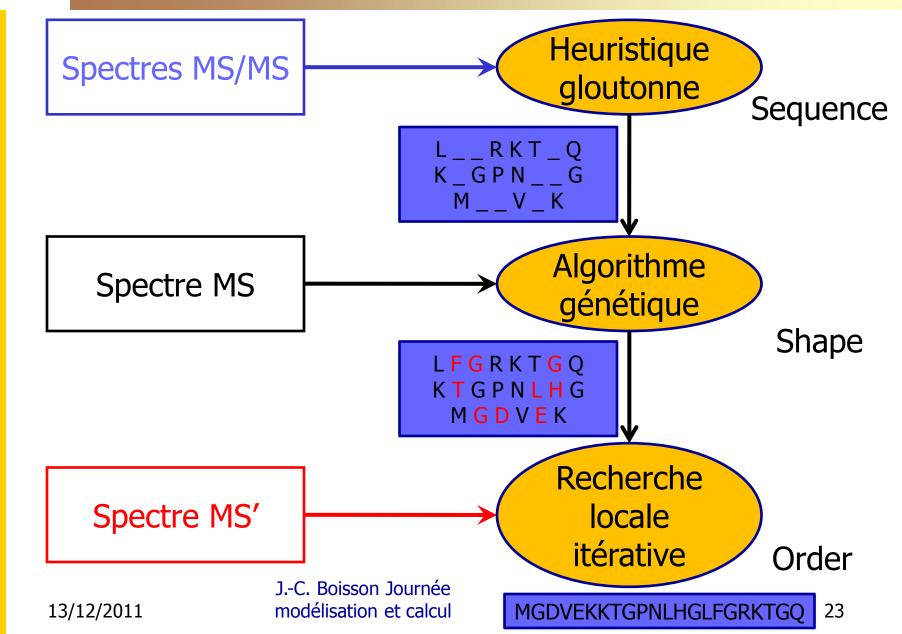


#### Coopération avec un AG

- En mode relai / haut niveau :
  - Génération de la population initiale
  - Optimisation de la population finale
- En mode co-évolutionnaire / bas niveau :
  - Associé une (des) méthode(s) d'intensification dans les opérateurs d'évolution.
- Attention au coût associé !!!



#### Coopération relai de haut niveau



« Vers l'infini et au-delà »

(réflexion concernant le temps d'obtention des solutions en séquentiel)

UNIVERSITÉ
DE REIMS
CHAMPAGNE-ARDENNE



#### Pourquoi paralléliser un AG?

- Pour une configuration type
  - améliorer le temps de résolution

- Pour une limite de temps donnée
  - Être capable de gérer de plus grandes quantités de données :
    - Population plus grande
    - Plus grand nombre de générations
    - Opérateur d'évolution plus coûteux



#### Sur quelle architecture paralléliser?

- Sur ordinateur multi-cœur :
  - Partage natif de la mémoire et du système de fichiers.
  - Une tâche (ou plus cf multi-threading) par cœur.
- Sur plusieurs nœuds de calcul :
  - Dans une même machine ⇔ cluster :
    - Chaque nœud a sa mémoire propre et son système de fichier
    - Un système de fichier réseau peut être monté
  - Sur des machines différentes ⇔ grille :
    - Chaque machine a sa mémoire propre et son système de fichier
    - Communication réseau entre les machines



#### Sur quelle architecture paralléliser?

- Graphic Processing Unit (GPU):
  - Composant initialement dédiée à la gestion des calculs graphique
  - Très proche du matériel pour une exploitation optimale
  - Pas forcément dédié à toutes les tâches
  - Fortement limitée en mémoire
  - Échanges (très) lent avec le CPU et la mémoire de la machine hôte de la carte

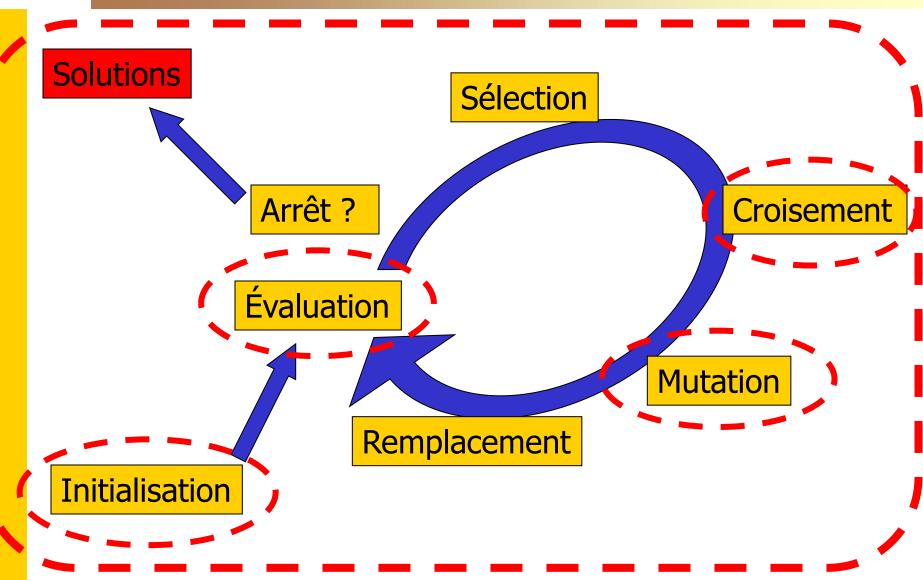


#### Sur quelle architecture paralléliser?

- Field Programmable Gate Arrays (FPGA) :
  - Programmer directement ses circuits pour le traitement que l'on désire faire.
  - Instruction indépendante en parallèle
  - Nécessite une connaissance spécifique de ce type d'architecture ⇔ langage de description matériel
  - Dispose de peu de mémoire embarqué
  - N'est pas adaptable à tout type de traitement.



#### Que paralléliser dans un AG?





Ma fonction d'évaluation est-elle coûteuse ?

Mes données prennent-elles de la place en mémoire ?

- Est-ce qu'il y a beaucoup de lecture/écriture sur le système de fichier ?
- Quel est l'objectif de mon approche ?



- Ma fonction d'évaluation est-elle coûteuse ?
  - Savoir identifier les parties les plus coûteuse d'une approche
  - Paralléliser l'évaluation de la population :
    - Distribution des individus sur un ensemble de ressources
  - Paralléliser l'évaluation d'un seul individu :
    - Découpage en sous-tâche d'évaluation
    - Distribution des sous-tâches et calcul
    - Récupération des résultats reconstruction du résultat global



- Mes données prennent-elles de la place en mémoire ?
  - Suivant l'architecture la mémoire disponible n'est pas la même.
  - Impossible de charger autant de données sur une carte GPU que dans la mémoire d'un ordinateur
  - Coût important de transférer les données de la mémoire d'une machine vers une autre machine



- Est-ce qu'il y a beaucoup de lecture/écriture sur le système de fichier ?
  - Si tous les cœurs d'un processeur lisent/écrivent sur le système de fichier en même temps
  - Si différentes nœuds lisent/écrivent sur un système de fichier réseau
  - Si différentes machines écrivent sur leur système de fichier avant de faire une synchronisation

#### **→** Chute des performances



- Quel est l'objectif de mon approche ?
  - Trouver la solution d'un problème non encore résolu
  - Produire une solution logicielle à finalité de production
  - Mettre en place une méthode plus rapide/efficace que l'existant



- Quel est l'objectif de mon approche ?
  - Trouver la solution d'un problème non encore résolu :
    - Instance très grande à résoudre
    - Peu d'exécution mais a priori très longue
    - Gourmande en moyen de calcul
  - Ratio temps de développement/utilisation : 10/90



- Quel est l'objectif de mon approche ?
  - Produire une solution logicielle à finalité de production :
    - Respect de contraintes (temps de calcul, taille mémoire, ...)
    - Nombreuses exécution plus ou moins longue
    - Adaptée à un niveau de ressources disponibles
  - Ratio temps de développement/utilisation : 50/50



## Les bonnes questions à se poser

- Quel est l'objectif de mon approche ?
  - Mettre en place une méthode plus rapide/efficace que l'existant :
    - Exploitation au mieux des ressources disponibles
    - Très nombreuses exécutions
    - Schéma de déploiement adaptable aux ressources
  - Ratio temps de développement/utilisation : 90/10

# Le cas multi-objectif (ou comment avoir tout ce que l'on a toujours voulu d'un seul coup)

UNIVERSITÉ
DE REIMS
CHAMPAGNE-ARDENNE



## Pourquoi du multi-objectif?

### Classiquement :

évaluer une solution  $\Leftrightarrow$  évaluer un critère

- Problème réels :
  - Ensemble de critères pouvant être :
    - Antagonistes:
      - Maximiser une distance parcourue tout en limitant la consommation de carburant.
      - Minimiser le retard de traitement en augmentant le nombre de commandes.
    - Complémentaires :
      - Améliorer l'aérodynamisme et la durée de vol sans moteur
      - Minimiser l'énergie total d'un système moléculaire ainsi que sa surface accessible au solvant.



## L'avant multi-objectif

- Évaluation d'une solution selon plusieurs critères
  - agrégation de terme pondérés
- Avantages :
  - Les méthodes d'optimisation utilisées ne changent pas
  - Nombre de critères à gérer non limité
- Inconvénients :
  - Paramétrage complexe des poids
  - Non rigoureusement valable

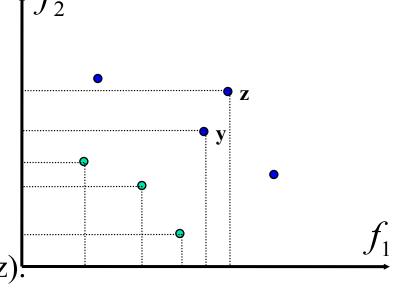


## Formulation du multi-objectif

Problème multi-objectif (PMO)

(PMO) 
$$\begin{cases} \min F(x) = (f_{1}(x), f_{2}(x), ..., f_{n}(x)) \\ \text{s.c.} \quad x \in C \end{cases} \qquad n \ge 2$$

Notion de dominance
y domine z ssi ∀ i ∈[1..n],
f<sub>i</sub>(y) ≤ f<sub>i</sub>(z) et ∃ i ∈[1..n] / f<sub>i</sub>(y) < f<sub>i</sub>(z).



- Solution Pareto optimale
- Solution réalisable dominée

Pareto optimalité ⇔une solution x\* ∈ C est Pareto optimale, ssi il n'existe pas de solutions x ∈ C telle que x domine x\*.



## Qualité d'un algorithme multi-objectif?

- De par sa définition, le multi-objectif complique un grand nombre de traitement :
  - Comparaison des solutions entre deux approches
  - Qualité de la :
    - Convergence
    - Diversification
      - → notion de front



## Indicateur de performance

- Mesures particulières pour la convergence et la diversification :
  - Indicateur de convergence :
    - Contribution
    - e-indicateur
    - Cardinalité
    - Distance
  - Indicateurs de diversité, mesure :
    - De l'espacement (entre les solutions)
    - Du maximum de dispersion
    - De l'entropie
  - Indicateur hybride : hypervolume



## AGs et multi-objectif

- Les AGs sont (une) des méthodes dont les modèles multi-objectif sont les mieux codifiés.
- Modèles connus :
  - NSGA-II

K.Deb, A. Pratap, S. Agarwal and T. Meyarivan. **A fast and elitist multi-objective genetic algorithm: NSGA-II.** IEEE Transaction on Evolutionnary Computation, 6(2):181-197, 2002.

IBEA

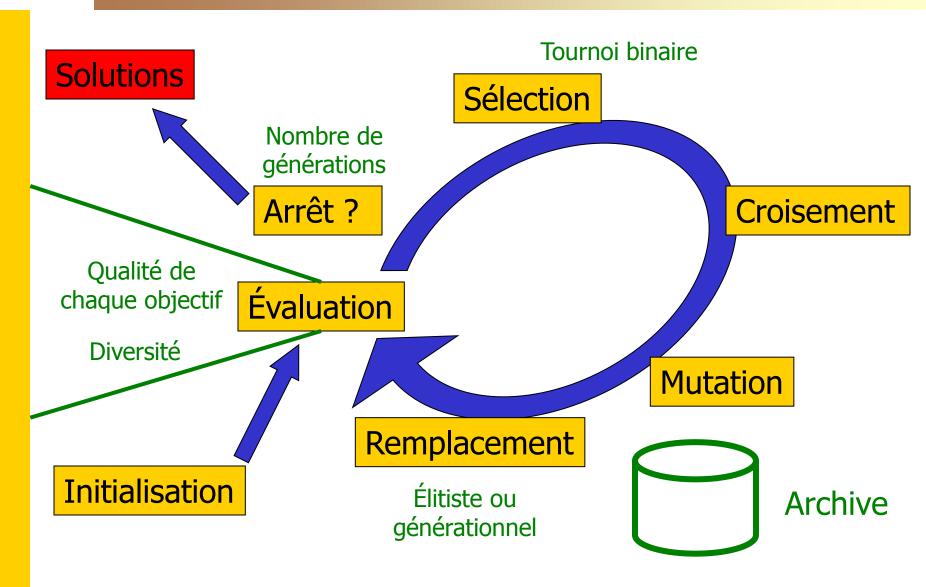
E. Zitzler and S.Kunzli. **Indicator-based selection in multiobjective search.** Parallel Sovling from Nature, PPSN VIII, 3242:832-842, 2004.

#### SPEA2

E. Zitzler, M. Laumanns, and L. Thiele. **SPEA2: Improving the strength Pareto evolutionary algorithm**. Technical Report 103, Computer Engineering and Networks Laboratory (TIK), Swiss Federal Institute of Technology (ETH), Zurich, Switzerland, 2001



## Algorithmes génétiques multiobjectifs



Les AGs pour les nuls (mais connaissant quand même le C++, les templates, la POO, ...)

UNIVERSITÉ
DE REIMS
CHAMPAGNE-ARDENNE



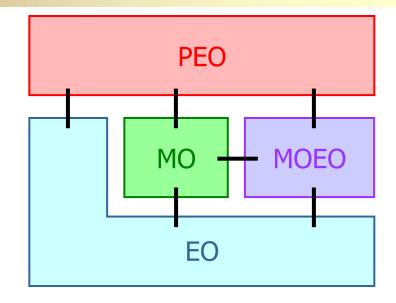
## Aide à la mise en place d'AG

- Exemple (subjectif) de plateforme : ParadisEO
  - Boite « blanche »
  - Extension des bases placées dans Evolving Object (1999) ⇔ P-Meta
  - Ajouts des S-Meta + parallélisation du tout (2001-2005) → travail de Sébastien Cahon
  - Ajout du multi-objectif (2006-2009)
  - Refonte de la partie S-Meta + S-Meta multi-objectif (2008-2010)
  - Parallélisation sur GPU des S-Meta (2009-2011)



## PARAllel and DIStributed Evolving Objects

- → Evolving Object (EO), développement d'algorithmes à base de population de solutions: EA, PSO.
- → Moving Objects (MO), mise en place de recherches locales : HC, SA, TS, ILS, VNS.



→ Multi-Objective EO (MOEO), développement d'algorithmes évolutionnaires multi-objectifs : NSGA-II, IBEA, ...

→ ParadisEO (PEO), mise en place de métaheuristiques parallèles.



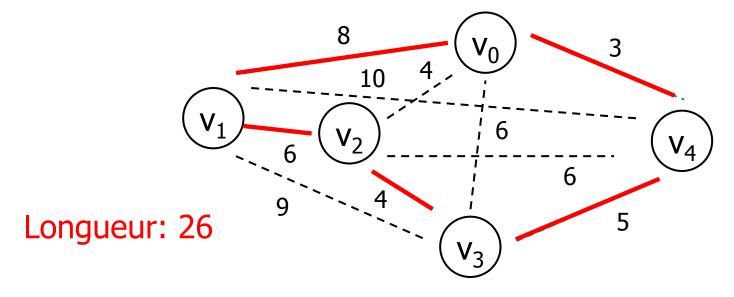
#### Comment faire un AG sous ParadisEO

- Pour son problème, définir :
  - Sa représentation de solution (standard ou exotique)
  - L'évaluation d'une solution
- Sous ParadisEO-EO :
  - Choisir la P-Meta que l'on veut utiliser
  - Comprendre ce que l'on doit définir
  - Choisir les boites qui nous intéresse dans les parties génériques.



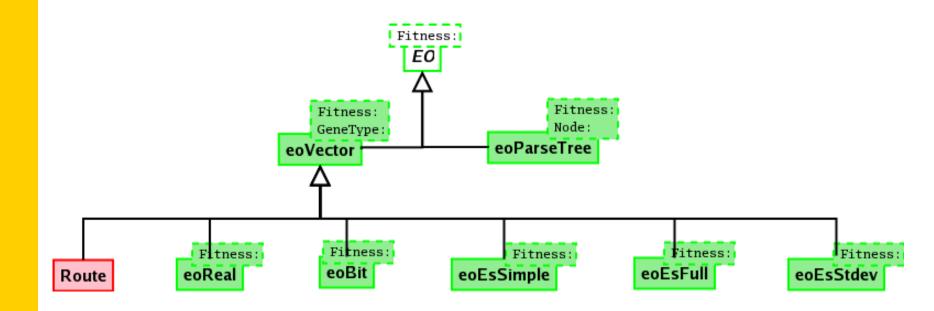
## Exemple : le voyageur de commerce

- Soit un ensemble de N villes, connaissant la distance entre toutes ces villes, le problème du voyageur de commerce consiste à trouver le plus court chemin pour toutes les parcourir
- Exemple en version symétrique :





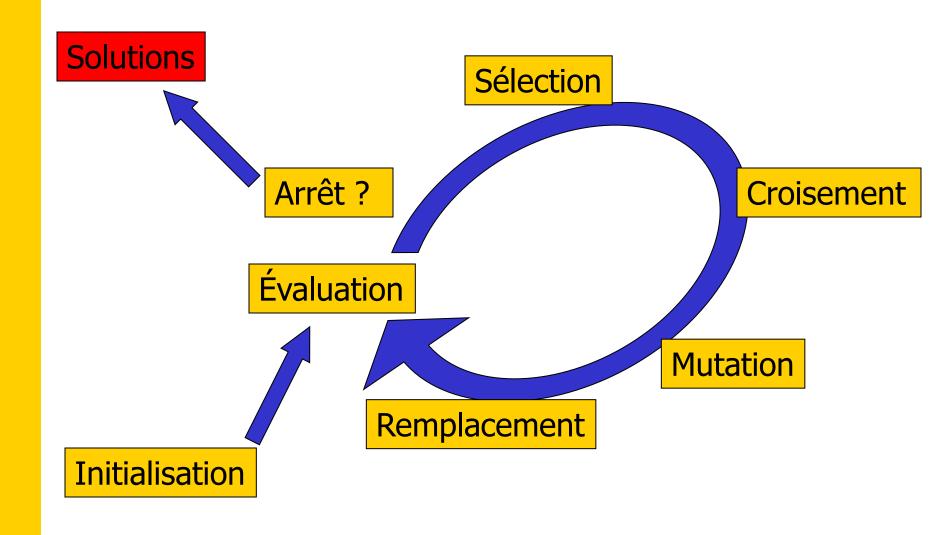
## Définition d'une nouvelle représentation



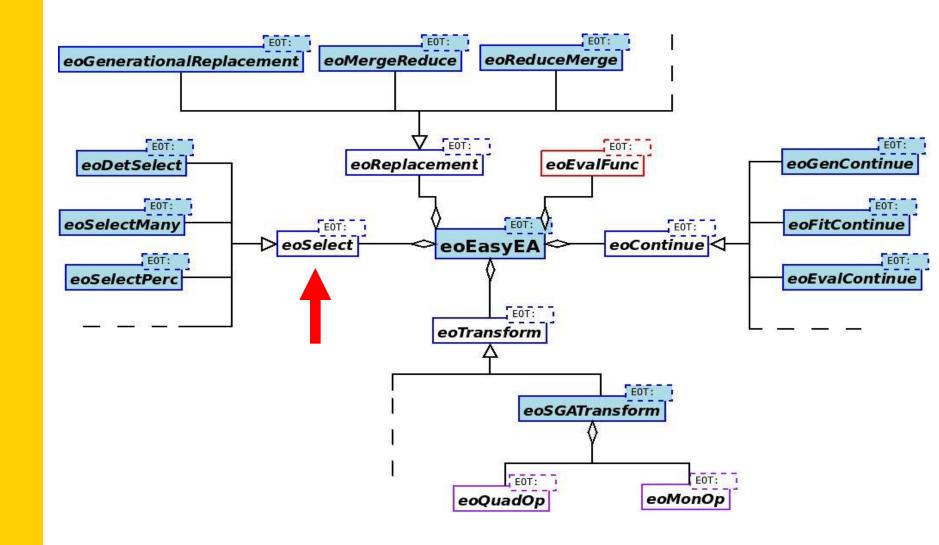
J.-C. Boisson and E.-G. Talbi. **Software Framework for Metaheuristic.** 22<sup>nd</sup> European Conference on Operational Research (EURO XXII), page 45, July 8-11, Prague, Czech Republic, 2007.



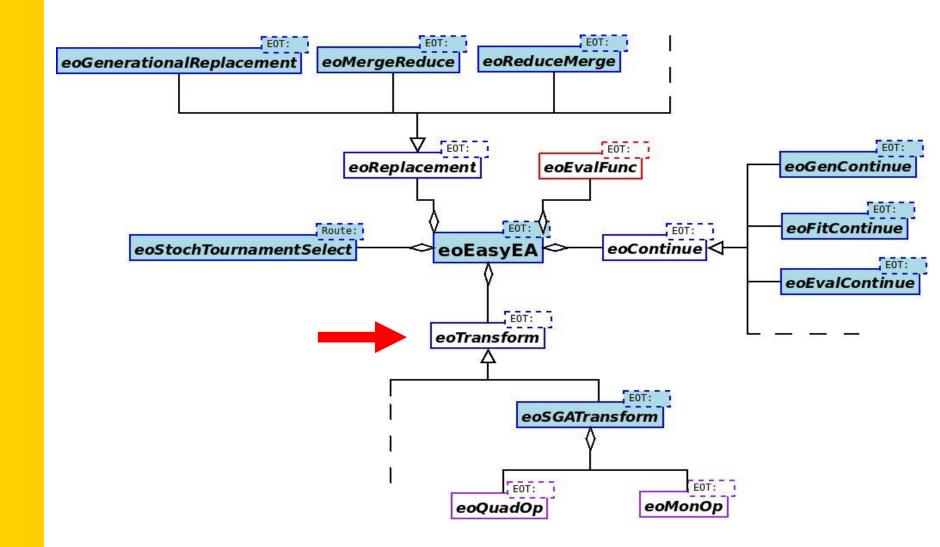
## Algorithmes génétiques



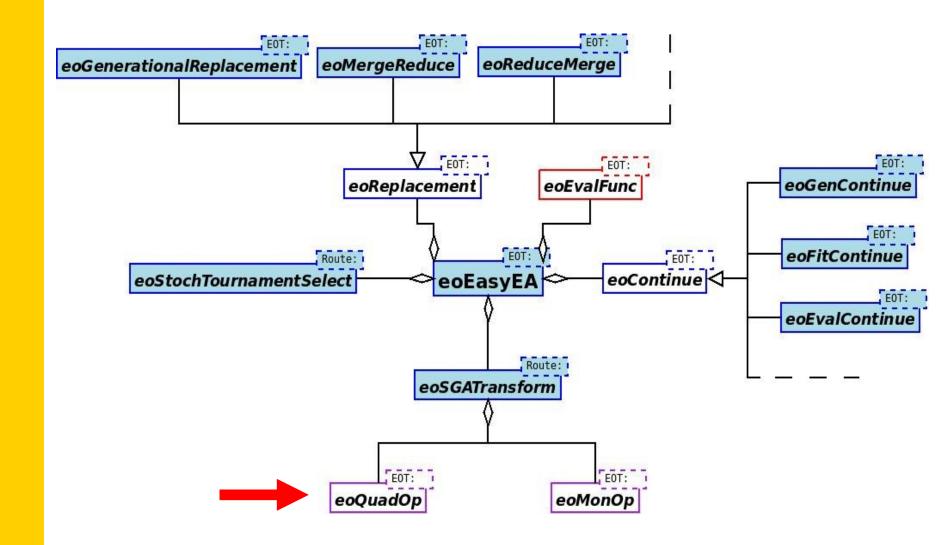




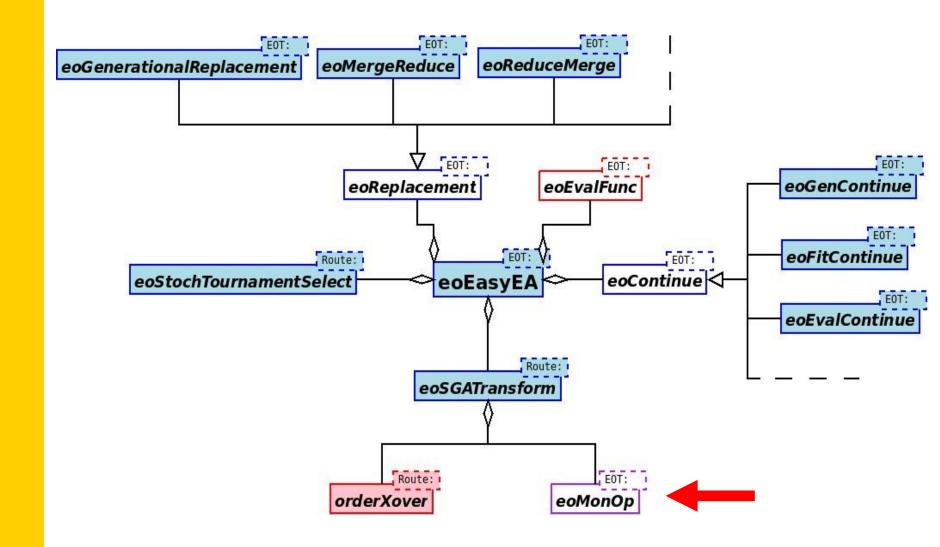




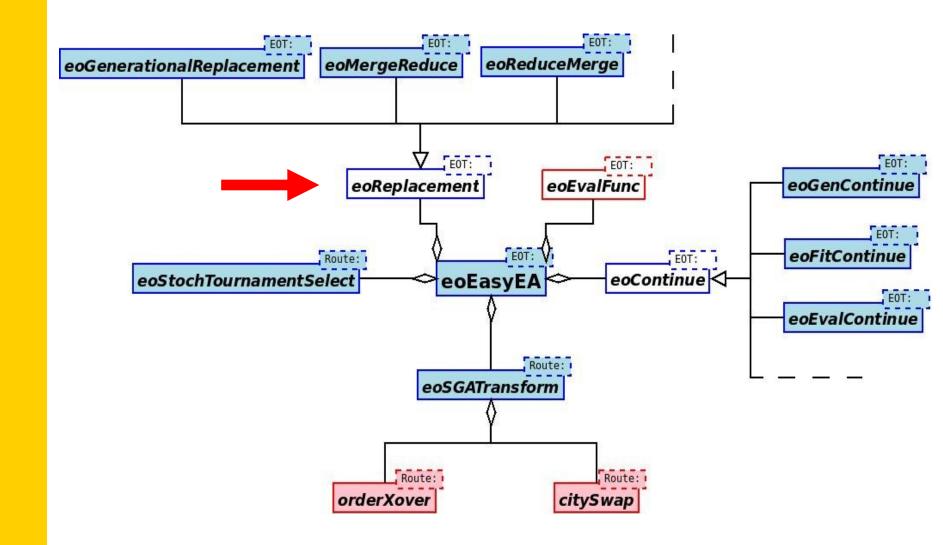




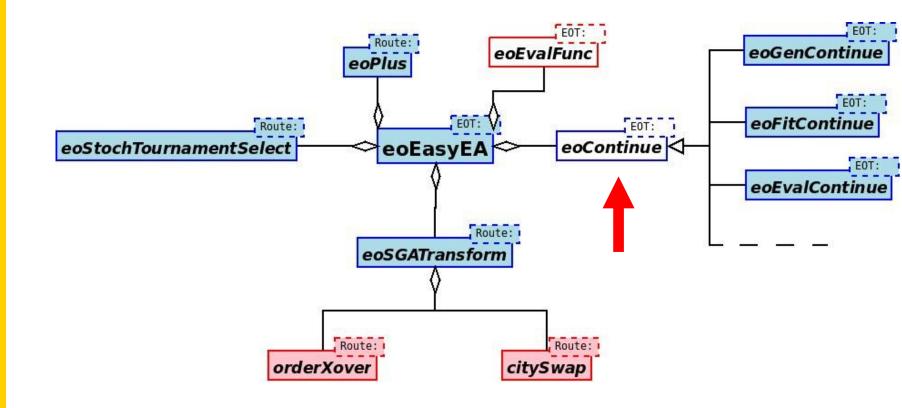




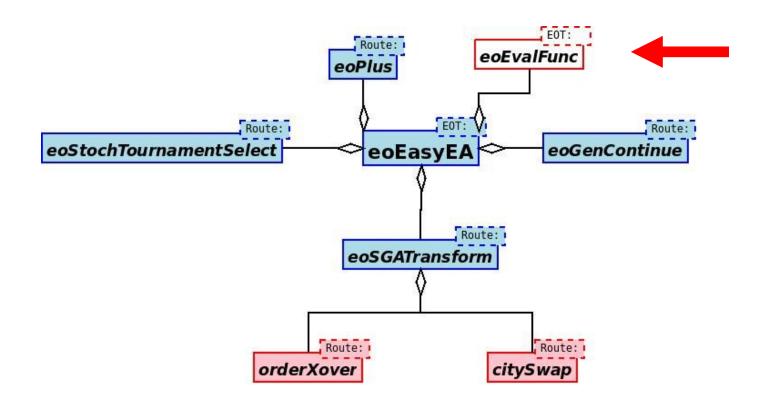




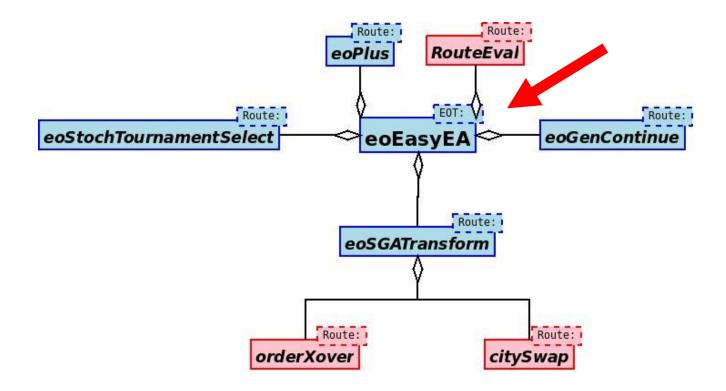




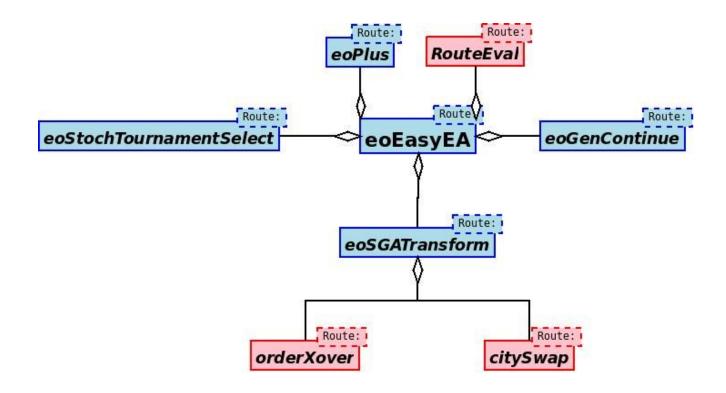














### Code source de l'AG sous ParadisEO-EO

```
RouteInit route_init;
RouteEval full route eval;
eoPop <Route> pop (POP SIZE, route init);
eoGenContinue <Route> continue (NUM GEN);
OrderXover crossover;
CitySwap mutation;
eoStochTournamentSelect <Route> select one;
eoSelectNumber <Route> select (select one, POP SIZE);
eoSGATransform <Route> transform (cross, CROSS_RATE, mutation, MUT_RATE);
eoPlusReplacement <Route> replace;
eoEasyEA <Route> ea (continue, full route eval, select, transform, replace);
ea (pop);
```

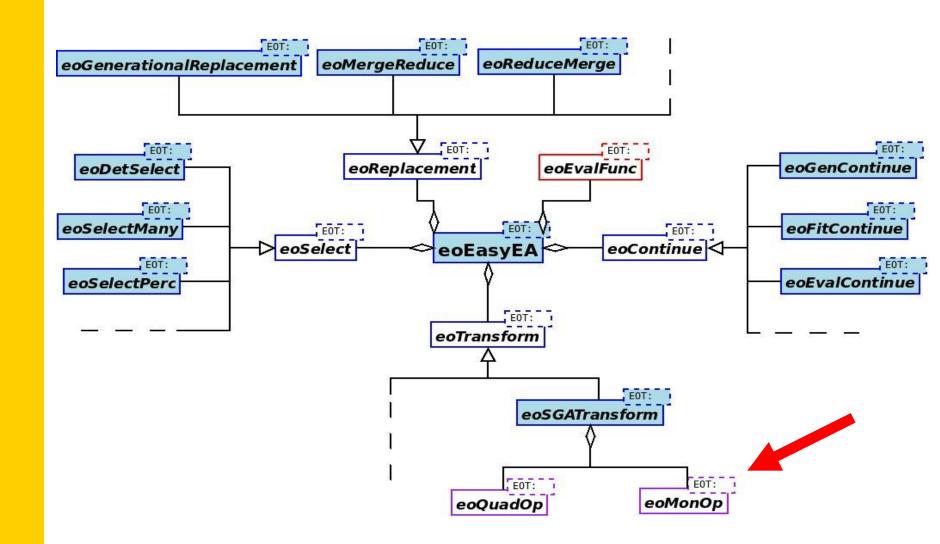


#### Comment faire un AG sous ParadisEO

- Pour ajouter de l'intensification :
  - Couplage avec des recherches locales
    - → ParadisEO-MO
- Pour paralléliser le tout et/ou faire des exécutions simultanées :
  - Parallélisation de toutes les étapes d'évolution
    - Modèle maître/esclave
  - Exécution de plusieurs AGs et échange d'informations
    - Modèle insulaire
      - → ParadisEO-PEO

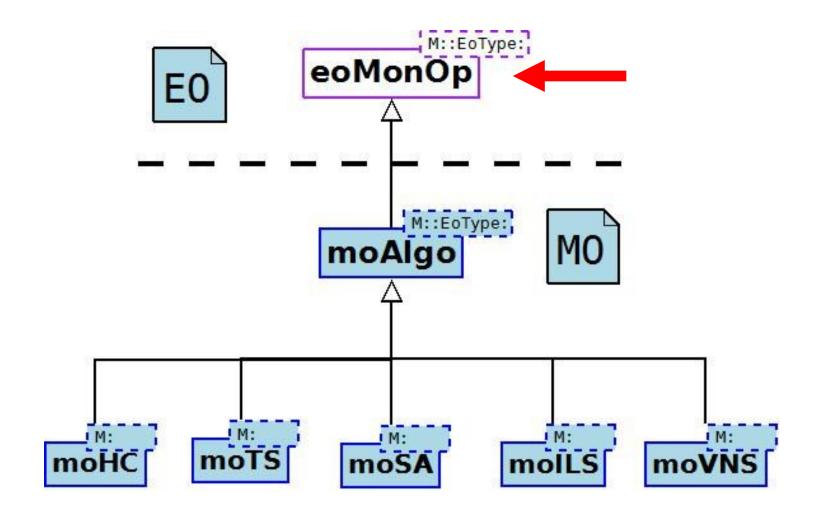


## Détail sur la coopération EO/MO





## Détail sur la coopération EO/MO





#### Conclusions

- Les AGs sont :
  - De très bons outils en recherche opérationnelle
  - Bien définis actuellement pour le cas multi-objectif
  - Capables d'affronter des problèmes réalistes :
    - taille des instances
    - paysage chaotique
  - Aisément parallélisables
  - Hautement paramétrables



#### Conclusions

- Les AGs ne sont pas :
  - facile à paramétrer
  - si simple à optimiser :
    - Jeu sur les paramètres
    - Coopération avec d'autres méthodes
  - les meilleurs approches pour les problèmes continus
  - forcément nécessaire en premier choix :
    - Recherches locales multi-start



## Questions?

## Merci de votre attention