IFT 6571

Scatter search and path-relinking

Présenté par: Haouari Dorsaf

Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking
- Conclusion

Introduction au Scatter search

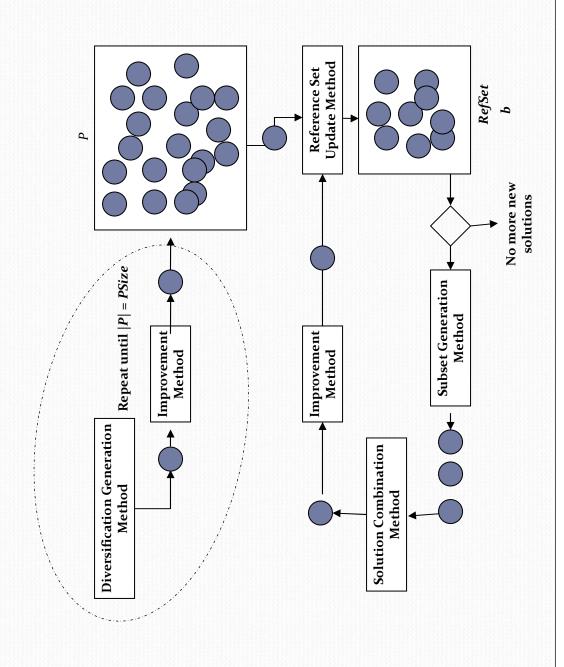
- Méthode évolutionnaire
- Principes fondamentaux sont introduits par Glover en 1970
- Métaheuristique qui explore l'espace de solutions
- évoluant un ensemble de points de références (set of reference points)

Introduction au Scatter search

- Contrairement aux méthodes évolutionnaires, SS utilise des méthodes systématiques pour la création de nouvelles solutions
- Plus de bénéfice qu'en se basant sur la randomisation
- Solutions sont générées par l'application de stratégies de combinaison déterministes
- Les stratégies de combinaison permettent de diversifier et d'intensifier la recherche

Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking
- Conclusion



Diversification Generation Method:

- · L'idée est de générer une collection de solutions diverses
- La qualité n'est pas importante
- Exemple (VRP):

Permutation déterministe

$$P(h:s)=(s, s+h, ..., s+rh)$$
; $1 \le s \le h$; $s+rh \le n$
 $P(h)=(P(h:h), P(h:h-1), ..., P(h:1))$; $h < n$

Soit n=14, P={1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14} et soit h=4 $P(4:2)=\{2, 6, 10, 14\}; P(4:1)=\{1, 5, 9, 13\}$ $P(4:4)=\{4,8,12\}$; $P(4:3)=\{3,7,11\}$; P(4)=(P(4:4), P(4:3), P(4,2), P(4,1))

Improvement Method:

- Améliore la qualité des solutions résultantes
- Peut manipuler des solutions faisables ou non faisables
- Utilise généralement des méthodes de recherche locale
- N'est pas une composante obligatoire pour le SS
- Exemple: 2-opt

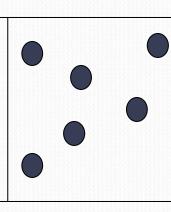
Reference Set Update Method:

Objectif est de générer un refSet de solutions de bonne qualité et de solutions diversifiées.

 b_1 solutions de bonne qualité

Fonction objectif pour mesurer La qualité

b₂ solutionsdiversifiées



Critère Max-Min

RefSet de taille *b*

Subset Generation Method:

- Objectif est de générer des sous-ensembles du refSet qui seront objets de combinaison à l'étape suivante.
- Exemple typique et simple:

Générer les paires de solutions de refSet

 $-> (b^2-b)/2$ sous ensembles



(S1, S2) (S1,S3) (S2,S3)

Solution Combination Method:

- Transforme un sous-ensemble de solutions en un ou plusieurs solutions combinées
- Dépend du problème et de la représentation de la solution

• Exemple:

Global Optimization, solutions sont des vecteurs de réèls -> Combinaison linéaire

Knapsack problem, solutions sont des vecteurs binaires -> probabilistic scores



Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking
- Conclusion

Introduction au Path-relinking

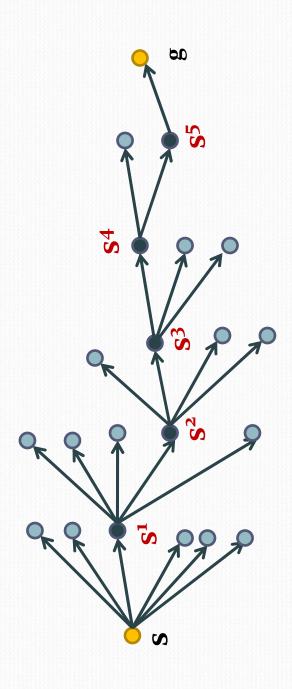
- Introduit par Glover en 1996 [1]
- Approche d'intensification et de diversification
- Contexte: tabu search
- exlporant les chemins liant des sotutions de bonne But: générer de nouvelles meilleures solutions en qualité obtenues par des méthodes heuristiques

Introduction au Path-relinking

Principe général:

- Solution initiale (starting solution):
- Solution désirée (guiding solution) : g
- Constuire progressivement un chemin de s vers g
- Par exploration de l'espace du voisinage à l'aide d'algorithme glouton
- Sélection de mouvement qui induit à la meilleure solution

Introduction au Path-relinking



introduisent des attributs de g : sommets, arrêtes, etc. Exploration du voisinage: mouvements qui

Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking
- Conclusion

Forward Path-relinking (FPR):

 $coût(g) \le coût(s)$

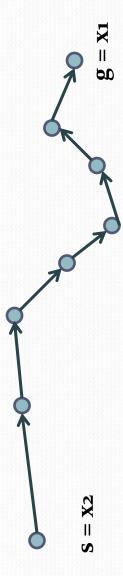
Exemple:

$$Z(X1) \le Z(X2)$$

$$X_1$$
 $\leq Z(X_2)$

$$S = X2$$

$$g = x_1$$



Forward Path-relinking (FPR):

Variables:

x^s : vecteur binaire de la solution initiale

x8: vecteur binaire de la solution désirée

x_i: valeur de l'élément à la position i de x

 $\Delta: \{j=1,...,n: x_i^S \neq x_i^B\}$

x ⊕ l avec l 🗈 ∆: solution obtenue en faisant le complément de x₁

1.
$$\Delta \leftarrow \{j=1,...,n: X_i^S \neq X_i^B\}$$

2.
$$x^* \leftarrow \operatorname{argmin}\{z(x^S), z(x^S)\}$$

3.
$$z^* \leftarrow \min\{z(x^S), z(x^g)\}$$

$$4. \quad X \quad \longleftarrow \quad X$$

5. while
$$|\Delta| > 0$$
 do

$$| l^* \leftarrow \text{argmin } \{z(x \oplus l) : l \Box \Delta\}$$

$$\Delta \longleftarrow \Delta \setminus \{l^*\}$$

$$X_{l^*} \longleftarrow 1 - X_{l^*}$$

If
$$z(x) < z^*$$
 then
$$\begin{vmatrix}
x^* & x \\
z^* & x
\end{vmatrix}$$

10.

end

17

14.
$$x \leftarrow LocalSearch(x)$$

15. return x;

Pseudo algorithme du Forward Path-relinking

Backward Path-relinking (BPR):



• Exemple:

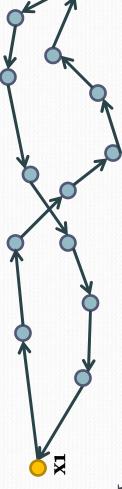
$$Z(X1) \le Z(X2)$$

$$S = X_1$$

$$g = x_2$$

Back-and-forward Path-relinking (BFPR):

Forward path-relinking



Backward path-relinking

Comparaisons:

- PR explore le voisinage de s de manière plus profonde que celui de g
- > BPR est généralement meilleur que FPR
- BFPR:
- > au moins assez bien que BPR et FPR
- > Coûteux: temps d'exécution est deux fois plus lent

Mixed path-relinking:

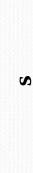
Deux chemins crées simultanément à partir de s et de

Exploration de N(s) et de N(g) alternativement

Obtention d'un seul chemin connectant s et g















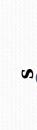










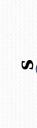


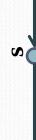
















$$\Delta \longleftarrow \{j=1,...,n: x_j^S \neq x_j^B\}$$

2.
$$x^* \leftarrow \operatorname{argmin}\{z(x^s), z(x^g)\}$$

3.
$$z^* \leftarrow \min\{z(x^s), z(x^g)\}$$

while
$$|\Delta| > 0$$
 do

$$l^* \longleftarrow \text{argmin } \{z(x \oplus I) : I \Box \Delta\}$$

$$\Delta \longleftarrow \Delta \setminus \{1^*\}$$

$$X_{1*} \leftarrow 1 - X_{1*}$$
If $z(x) < z^*$ then

Path-relinking

Pseudo algorithme du Mixed

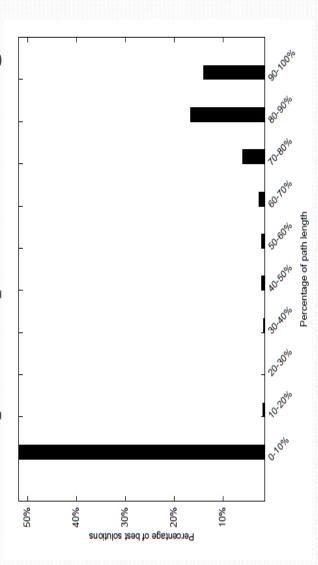
$$X^* \leftarrow X$$
 $X^* \leftarrow X$

13.
$$X^{S} \leftarrow X^{g}$$
; $X^{g} \leftarrow X^{g}$

15.
$$x \leftarrow LocalSearch(x)$$

Truncated path-relinking:

Les meilleures solutions (MS) proviennent des sous chemins qui sont près de s ou de g



Max-min diversity problem par Resende et al. [2]

-> chemin de profondeur de 80 à 100% de → chemin de profondeur de o à 10% de s +30% MS -+50% MS-

$$\Delta \longleftarrow \{j=1,...,n: \ X_j^{S\neq} X_j^g\}$$

2.
$$\delta t \leftarrow 1\Delta I$$

$$x^* \leftarrow$$
 argmin{ $z(x^s), z(x^g)$ }

4.
$$z^* \leftarrow \min\{z(x^s), z(x^g)\}$$

$$X \leftarrow X^{S}$$

while
$$|\Delta| > \rho$$
. δt do

$$1^* \longleftarrow \text{ argmin } \{z(x \oplus I) : I \Box \Delta\}$$

$$\Delta \leftarrow --\Delta \setminus \{1^*\}$$

$$X_{1^*} \leftarrow 1 - X_{1^*}$$
If $z(x) < z^*$ then

$$X^* \leftarrow X$$

$$Z^* \leftarrow Z(X)$$

12.

$$14. X^{S} \Leftrightarrow X^{g} ; X^{G} \Leftrightarrow$$

×

16.
$$x \leftarrow LocalSearch(x)$$

Pseudo algorithme du Truncated mixed Path-relinking

Randomization in path-relinking:

- Les approches présentées se basent sur une recherche glouton
- Un seul chemin résultant parmi un nombre exponentiel de chemins possibles
- Greedy Randomized adaptive path-relinking Idée: ajouter un aspect aléatoire au PR (GRARP)

Randomization in path-relinking:

*Principe de GRARP:

- Ne pas se limiter à la sélection du meilleur mouvement
- Construction de RCL (Restricted Candidate List):

Mouvements générants des solutions dont le coût dépend de:

- > Coût du meilleur mouvement
- > Coût du plus mauvais mouvement
- Paramètre α aléatoire

$$\Delta \leftarrow \{j=1,...,n: x_j \neq x_j\}$$

$$x^* \leftarrow \operatorname{argmin}\{z(x^s), z(x^g)\}$$

3.
$$z^* \leftarrow \min\{z(x^s), z(x^g)\}$$

19. $x \leftarrow$ LocalSearch(x)

20. return x;

17. $X^S \leftarrow X^B ; X^B \leftarrow$

18. end

$$x \leftarrow -x^{s}$$

Select
$$\alpha \square [0,1]$$
 at random

while
$$|\Delta| > 1$$
 do

$$z^{-} \longleftarrow \min \{z(x \oplus I) : I \Box \Delta\}$$

$$z^+ \leftarrow max \{z(x \oplus 1) : 1 \Box \Delta\}$$

RCL
$$\leftarrow$$
 { $1 \square \triangle : z(x \oplus I) \le z^- + \alpha(z^+ - z^-)$ }
Select $1^* \square$ RCL at random

$$\Delta \quad \longleftarrow \quad \Delta \setminus \{l^*\}$$

1

$$X_{l^*} \longleftarrow \Delta \setminus \{l^1\}$$

$$X_{l^*} \longleftarrow 1 - X_{l^*}$$

$$If \quad z(x) < z^* \quad then$$

$$x^* \longleftarrow x$$

$$\mathbf{z}^* \leftarrow \mathbf{z}$$
 $\mathbf{z}^* \leftarrow \mathbf{z}$

Pseudo algorithme du GRARP avec mixed Path-relinking

Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking
- Conclusion

Hybridisation du Path-relinking avec un ensemble de solutions élites (pool of elite solutions):

- Application du PR sur les optima locaux résultants de métaheuristiques
- Pool of elite solutions = ensemble de solutions de très bonne qualité obtenues durant la recherche
- Chemin entre chaque optimum local et chaque solution du pool des solutions élites

- Elite set $P \leftarrow \emptyset$
- . While stopping criteria not satisfied do
- x ← HeuristicLocalOptimal()
- **if** $P = \emptyset$ insert x into P
- مكام
- $X \longrightarrow X$
- choose, at random, a pool solution $x^g \square P$
- $x \leftarrow$ PathRelinking(x^s , x^g)
- update the elite set P with x
- end
- 1. end
- 12. return P;

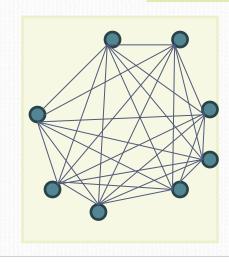
Hybridisation de Path-relinking avec une heuristique

Evolutionary path-relinking:

- PR peut être appliqué entre deux ensembles de solutions
- > Chercher de nouvelles solutions de bonne qualité
- > Améliorer la moyenne de la qualité de l'ensemble
- Proposée par Resende et al. [3]
- Phase de post-optimisation
- Périodiquement
- Fait évoluer une population à travers des générations: kème génération — kème population

Evolutionary path-relinking:

Capacité < maxCapacité



de solutions élites Population k-1

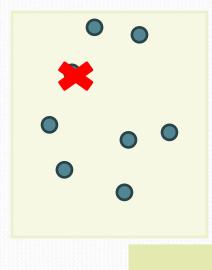


ajouter x, si x ≠ s, s □ Pop _k Si capacité < maxCap

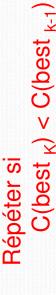
Sinon

 $\mathbf{si} \ C(x) < C(best \ K)$

si C(x) < C(worst k) et si $x \neq s$, s \square Pop $_k$ ajouter x en remplaçant une autre



Population k de solutions élites



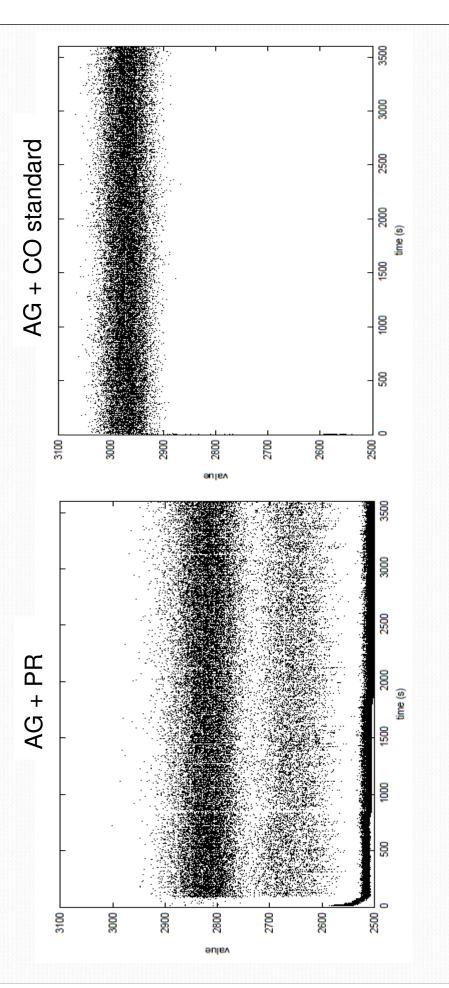
Progressive crossover:

- Hybridisation dans le contexte d'algorithme génétique par Ribeiro et al. [4] pour le cas de problème de phylogénie
- Extension du crossover standard
- Deux parents si et s2
- Appliquer un back and forward Path-relinking
- l'enfant de si et s2 est la meilleure solution résultante du Crossover



Meilleur enfant obtenu par un crossover standars

Progressive crossover



Plan

- Scatter Search
- Introduction au Scatter search
- Modèle du Scatter Search
- Path relinking
- Introduction au Path relinking
- Alternatives du Path relinking
- Applications du Path relinking

Conclusion

Conclusion

- Scatter search:
- déterministes pour la génération de nouvelles solutions méthode évolutionnaire qui utilise des combinaisons
- Path relinking
- Génère des solutions de bonne qualité et assez diversifiées

Références

- applications and challenges. In R.S. Barr, R.V. Helgason, and J.L. Kennington, editors, Interfaces in Computer Science and Operations Research, pages 1-7. [1]: F. Glover, Tabu Search and adaptive memory programming- Advances, Kluwer Academic Publishers, 1996.
- Research, 2008. Published online 28 May 2008, doi:10.1016/j.cor.2008.05.011. [2]: M.G.C. Resende, R. Marti, M. Gallego, and A. Duarte. GRASP and path relinking for the max-min diversity problem. Computers and Operations
- [3]: M.G.C. Resende, R.F. Werneck. A hybrid heuristic for the p-median problem. J. Of Heuristic, 10:59-88, 2004
- phylogeny problem using path-relinking as a progressive crossover strategy. [4]: C.C. Ribeiro and D.S. Vianna. A hybrid genetic algorithm for the International Transactions in Operational Research, 16(5), 2009.

Merci pour votre attention





