

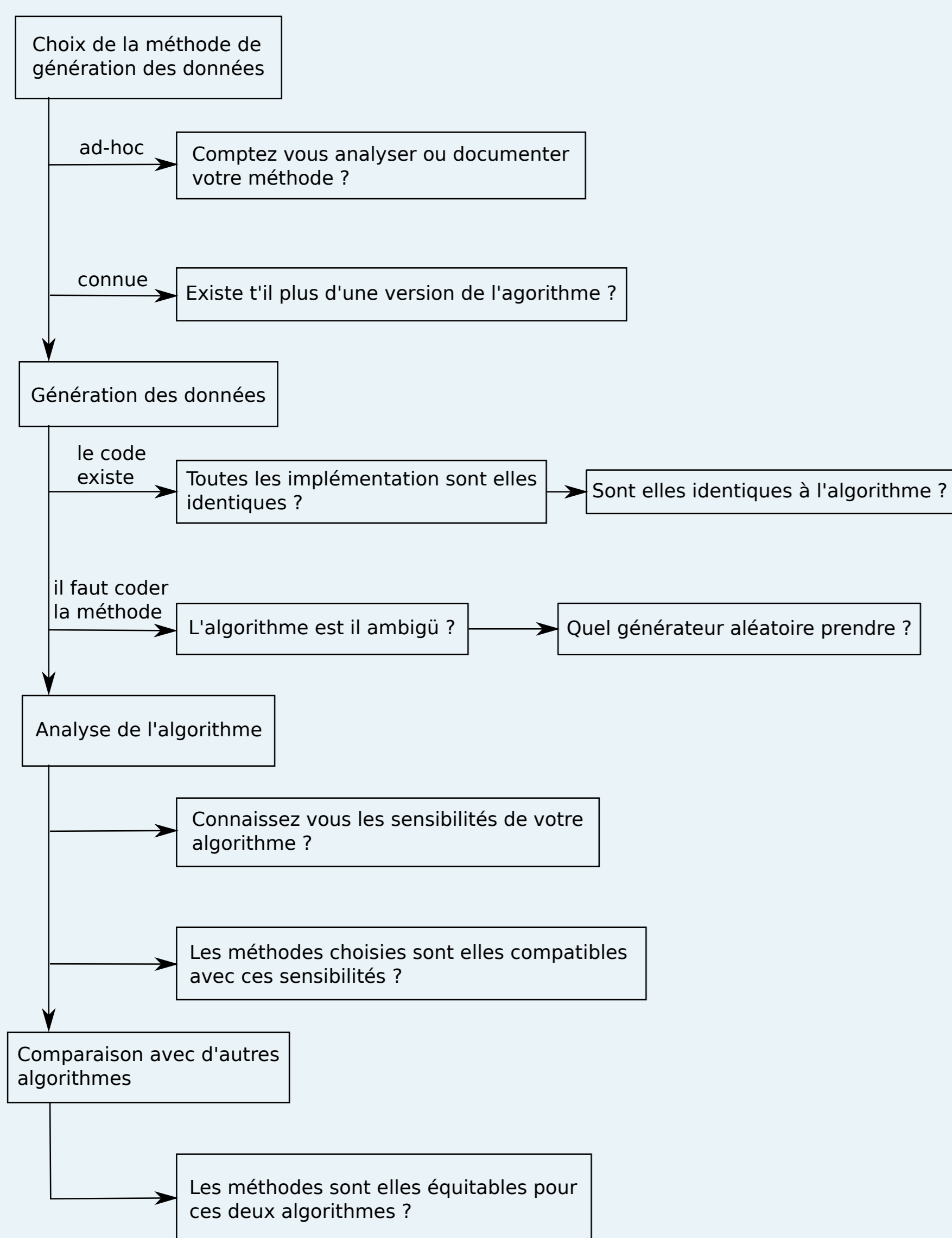
Comment rater la validation de votre algorithme d'ordonnancement

Daniel Cordeiro, Grégory Mounié, Swann Perarnau, Denis Trystram, Jean-Marc Vincent, Frédéric Wagner

Équipes INRIA MOAIS et MESCAL, Laboratoire CNRS LIG, Université de Grenoble



Processus classique : la simulation sur données aléatoires



- ▶ Un algorithme d'ordonnancement est sensible à certaines caractéristiques des graphes de tâches manipulés.
- ▶ Pour comparer correctement deux algorithmes leur simulation doit s'effectuer sur des collections de graphes *équitables*.

Caractéristiques sur les graphes à prendre en compte

- ▶ chemin critique (le plus long)
- ▶ distribution des degrés
- ▶ nombre chromatique
- ▶ ensemble indépendant maximal
- ▶ nombre d'arêtes
- ▶ taille / nombre de composantes connexes
- ▶ et bien d'autres

Identification du problème

- Générer des graphes pour la comparaison d'algorithmes signifie :
- ▶ choisir des méthodes connues,
 - ▶ spécifier exactement leur interface (entrées, sorties),
 - ▶ disposer de caractéristiques théoriques sur les graphes générés,
 - ▶ implémenter ces méthodes,
 - ▶ vérifier que l'implémentation ne fait pas varier les spécifications techniques et théoriques,
 - ▶ analyser en profondeur ces méthodes et l'influence des graphes sur les ordonnanceurs étudiés.

Deux méthodes de génération aux caractéristiques différentes

Algorithme 1 $G(n, p)$: méthode de

Erdős-Rényi

Entrées: $n \in \mathbb{N}, p \in \mathbb{R}$.

Sorties: un graphe avec n nœuds.

Initialiser M , matrice d'adjacence $n \times n$ à 0

pour tout i de 1 à n faire

pour tout j de 1 à i faire

si $\text{Random}() < p$ alors

$M[i][j] = 1$

sinon

$M[i][j] = 0$

Transformer M en graphe.

Algorithme 2 RandomOrders : génération d'un DAG à partir d'un ordre partiel

Entrées: $n, k \in \mathbb{N}$.

Sorties: un graphe avec n nœuds issu d'un ordre de dimension au plus k .

Générer k ordres totaux (permutation aléatoire des nœuds).

Obtenir un ordre partiel par intersection de ces k ordres.

Transformer l'ordre partiel obtenu en DAG.

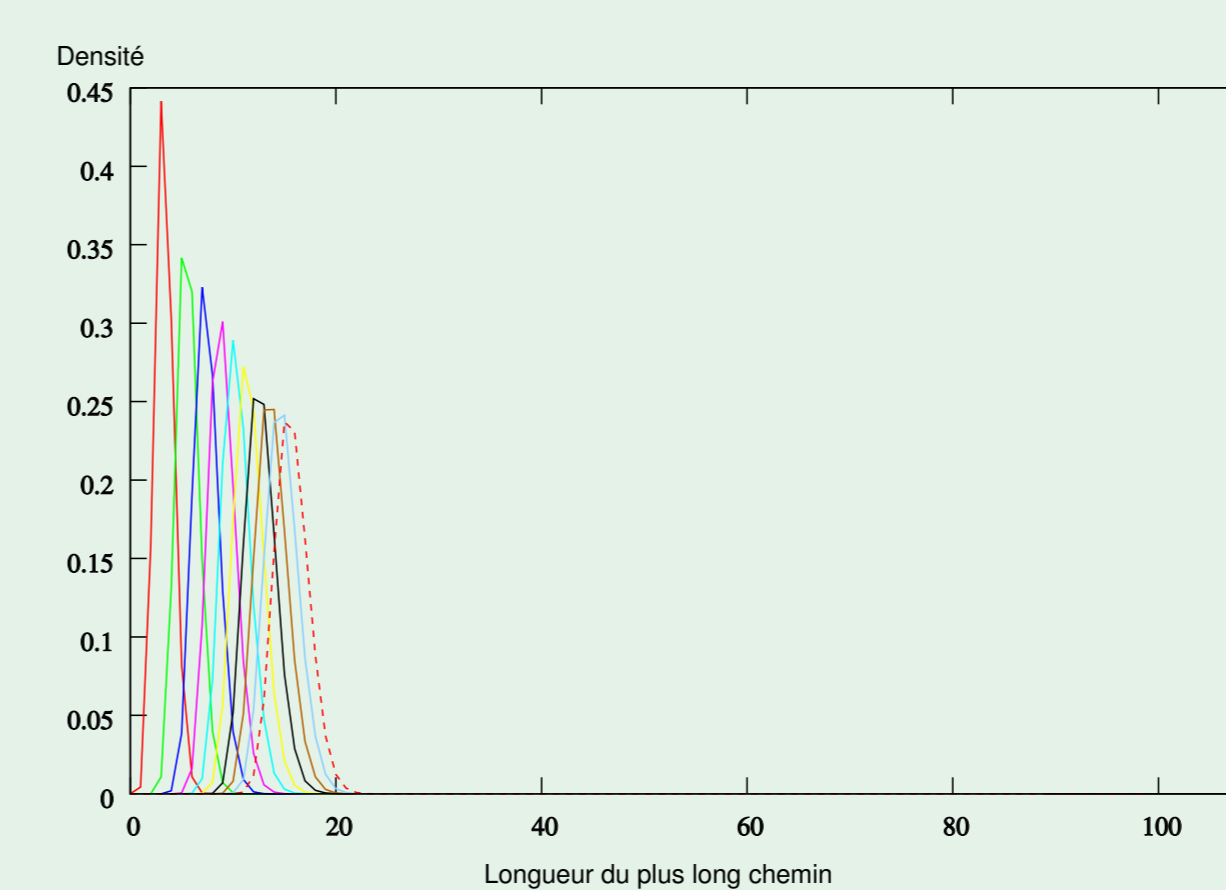


Fig.: Longueur du chemin critique pour Random Orders, $n \in \{10, 20, \dots, 100\}$ et $k = 2$.

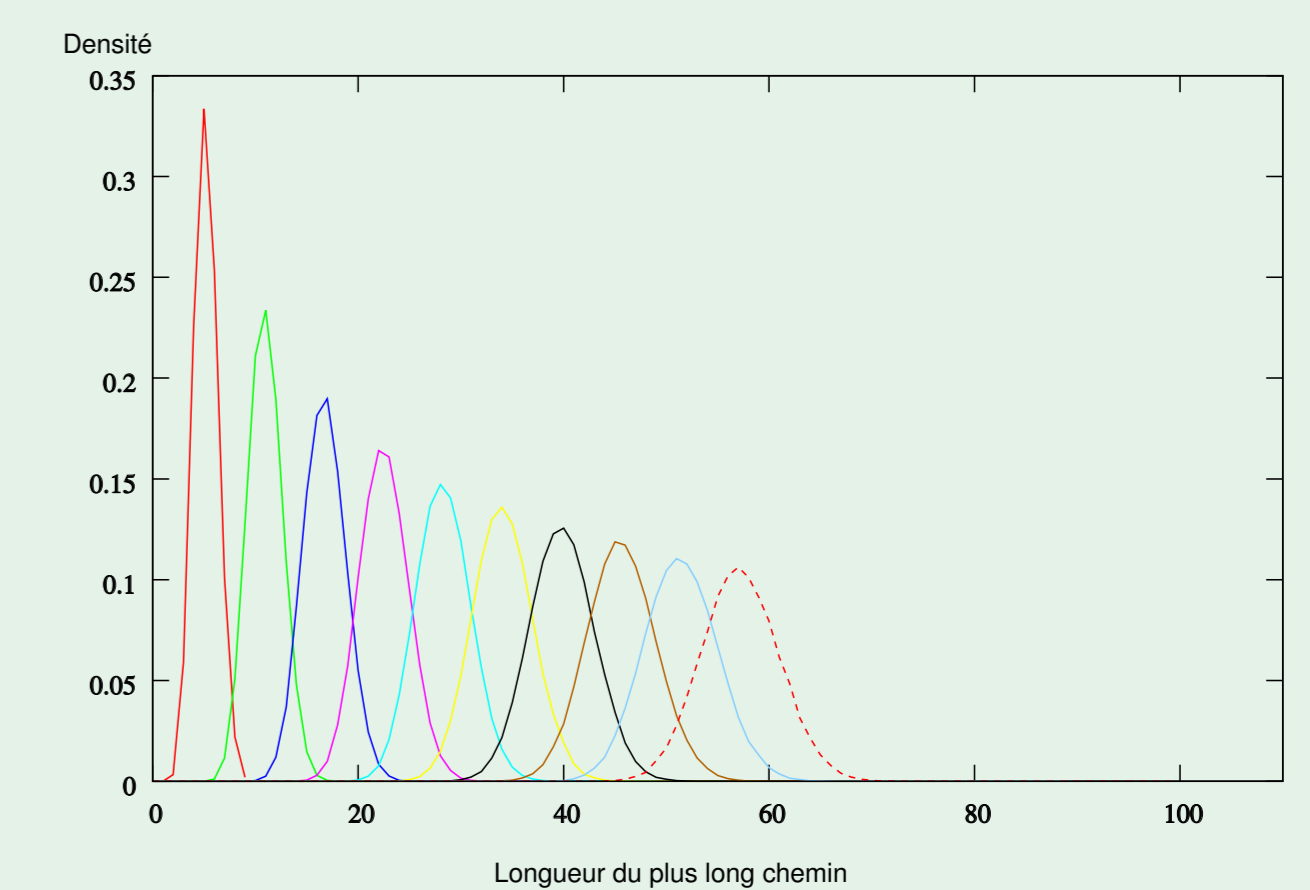


Fig.: Longueur du chemin critique pour $G(n, 0, 5)$, $n \in \{10, 20, \dots, 100\}$.

Autres sources de biais

- ▶ divergence d'interprétation des algorithmes,
- ▶ mauvais générateurs aléatoires,
- ▶ mauvaise paramétrisation des algorithmes,
- ▶ bugs, ...

Il nous manque :

- ▶ Une spécification pour chaque méthode de génération de graphes :
 - ▶ algorithme clair et précis,
 - ▶ spécification théorique des entrées et sorties
 - ▶ validation intensive de l'implémentation
- ▶ Une grille d'analyse et des outils pour caractériser les graphes générés par chaque méthode.

GGen : une boîte à outil pour la génération de graphes

- ▶ Coté génération : spécification et implémentation rigoureuse des algorithmes les plus classiques.
- ▶ Coté analyse : un large panel d'algorithmes sur les graphes et une grille d'analyse des méthodes.

Conception

- ▶ Un format de sortie standard et facile d'accès : DOT.
- ▶ Des bibliothèques spécialisées pour le travail délicat : BOOST Graph Library (manipulation de graphes) et GNU Scientific Library (nombres aléatoires).
- ▶ Des campagnes régulières de validation.

Travaux encore en cours

- ▶ Identifier les points délicats dans l'implémentation de chaque méthode, les documenter et les couvrir par des tests.
- ▶ Implémenter des versions erronées des algorithmes pour identifier clairement les problèmes qu'ils posent.
- ▶ Lancer une grande campagne de génération de graphes pour étudier sous tous les angles leurs caractéristiques.

Renseignements supplémentaires

- ▶ Logiciel sous licence libre CeCILL.
- ▶ Disponible à cette adresse : <http://ggen.ligforge.imag.fr>.
- ▶ Ce projet est soutenu par le GDR Recherche Opérationnelle.