

# Prouver rapidement qu'une propriété est vérifiée... ou pas

Peut-on donc créer des algorithmes probabilistes qui décident rapidement si un objet mathématique satisfait une propriété donnée ou s'il en est loin ? Le but des testeurs de propriété est de décider entre ces deux situations.



La cathédrale de Meaux.

L' image ci-contre provient-elle d'une photo d'une cathédrale ? Notre cerveau nous dit que oui, *a priori*, et ce sans faire vraiment attention aux détails de l'image. Maintenant considérons le graphe ci-contre, est-il possible de le colorier avec trois couleurs (de manière que deux sommets quelconques reliés par une arête soient de couleurs différentes) ? Il nous faut *a priori* regarder en détail tout le graphe, et même faire plusieurs essais, pour le savoir. Un *testeur de propriété* est

un algorithme probabiliste qui permet de différencier avec bonne probabilité entre le cas où l'entrée a une certaine propriété P, et le cas où l'entrée est loin d'avoir cette propriété P. Dans le cas de la cathédrale, le testeur devrait répondre oui si on a une cathédrale, et non si on a une image de tortue, mais peut se tromper quand l'image repré-

sente une construction architecturale. Dans le cas du graphe, le testeur doit répondre non quand il faut enlever au moins une proportion constante des arêtes pour rendre le graphe coloriable.

## Dépendre le moins possible de l'entrée

Peut-on donc créer des algorithmes probabilistes qui décident rapidement si l'entrée satisfait une propriété P ou si elle en est loin ? Pour fixer les idées, peut-on disposer d'un algorithme répondant oui avec probabilité  $2/3$  quand P est vraie, et non avec probabilité  $2/3$  quand il faut changer une proportion  $\varepsilon$  de l'entrée pour qu'elle satisfasse P (sans se soucier de ce qui passe quand l'entrée ne satisfait pas P mais n'en est pas loin) ? Pour les problèmes usuels, il est souvent aisé de répondre (et même sans commettre d'erreur), en ayant accès à toute l'entrée, mais le but des testeurs de propriétés est de dépendre le moins possible, voire pas du tout, de la taille de l'entrée ! Ainsi, vérifier qu'un graphe est 3-coloriable peut être fait sans dépendance en la taille du graphe mais seulement en  $\varepsilon$

si l'on considère qu'un graphe est loin d'être 3-coloriable quand on doit lui enlever  $(\varepsilon / 2) n^2$  arêtes pour le rendre 3-coloriable, soit un facteur  $\varepsilon$  des arêtes possibles.

Considérons une fonction  $f : \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$ , donnée par le tableau complet de toutes ses valeurs. On se demande si  $f$  est linéaire, c'est-à-dire si  $f(x + y) = f(x) + f(y)$  pour tous  $x$  et  $y$ . Vérifier cela pour chaque paire  $(x, y)$  prendrait  $(2^n)^2$  opérations : ce n'est pas raisonnable. C'est cependant faisable si l'on suppose qu'elle est ou bien linéaire, ou bien loin de l'être, c'est-à-dire qu'il faudrait changer au moins  $(\varepsilon / 2) \times 2^n$  valeurs de  $f$  pour la rendre linéaire. Dans ce cas, un algorithme naïf fonctionne très bien : on choisit une paire  $(x, y)$  uniformément au hasard, et on vérifie que  $f(x + y) = f(x) + f(y)$ . On répète ce test  $1 / \varepsilon$  fois, et on décide que la fonction est linéaire si, et seulement si, elle passe tous les tests.

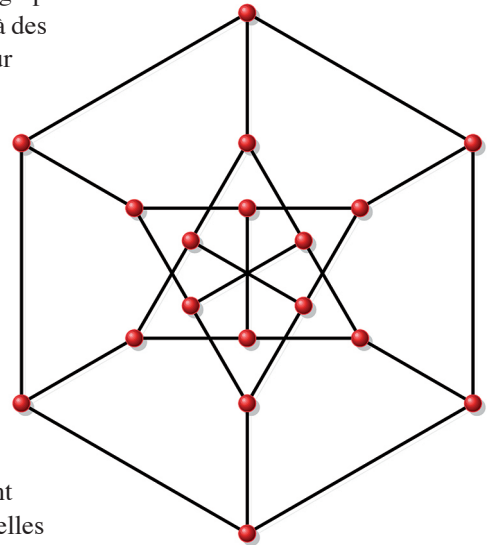
Si  $f$  est linéaire, elle passera tous les tests, donc la probabilité d'erreur sera 0. Si  $f$  est loin d'être linéaire, il est possible, mais non trivial, de montrer que la probabilité que le test prouve la non-linéarité est au moins  $\varepsilon / 6$ , prouver la non-linéarité correspondant à trouver  $a$  et  $b$  tels que  $f(a + b) \neq f(a) + f(b)$ . Ainsi, la probabilité de se tromper sur tous les tests quand  $f$  est loin d'être linéaire est au plus  $(1 - \varepsilon / 6)^{1/\varepsilon} < e^{-1/6}$ . En augmentant le nombre de tests, on peut rendre cette probabilité d'erreur arbitrairement petite. C'est là un exemple sympathique, car la dépendance en  $\varepsilon$  est en pratique souvent bien pire, à cause d'un célèbre résultats, le *lemme de régularité de Szemerédi*, selon lequel tout graphe de taille suffisante peut être partitionné en un nombre borné de sous-graphes tels que

les arêtes entre sous-graphes ressemblent (à  $\varepsilon$  près) à des arêtes aléatoires. Pour de nombreuses propriétés, tester si le graphe de départ les possède est équivalent à les tester sur le graphe des sous-graphes, qui est de taille bornée par une fonction de  $1 / \varepsilon$ . Le problème est que cette fonction est souvent une tour d'exponentielles en  $1 / \varepsilon$ .

### Un intérêt renforcé aujourd'hui

Pour le test de linéarité, un atout supplémentaire apparaît : si la fonction est linéaire ou proche d'être linéaire, le testeur peut la retrouver en utilisant exactement la même technique. Cela a des applications dans les codes correcteurs d'erreurs, et dans la preuve théorème PCP (voir dans ce dossier). Ces algorithmes peuvent donc être très puissants, même si la dépendance en  $\varepsilon$  peut sembler prohibitive. S'ils concernaient surtout des problèmes de graphe il y a vingt ans, on les trouve maintenant dans des applications d'apprentissage et de *big data*. Un programme basé sur cette théorie rivalisait récemment avec les meilleurs logiciels de reconnaissance d'images, et l'explosion de la taille des données à traiter par rapport aux capacités actuelles de calcul ne peut que renforcer l'intérêt qui leur est porté.

N.K.B.



Le graphe de Pappus.