

# Étude générale de la complexité moyenne du Branch and Bound pour le problème du stable max appliqué à des graphes aléatoires suivant une loi binomiale

Nicolas Bourgeois, Rémi Catellier, Tom Denat, Vangelis Paschos,

9 mai 2017

## Introduction

- Pourquoi étudier la complexité en cas moyen des problèmes combinatoires ?
- La complexité au pire cas offre une garantie.
- Néanmoins elle est parfois peu représentative du nombre véritable de calculs.
- Exemple : l'algorithme du simplexe est exponentiel.

## Introduction

- Pourquoi étudier la complexité en cas moyen des problèmes combinatoires ?
- La complexité au pire cas offre une garantie.
- Néanmoins elle est parfois peu représentative du nombre véritable de calculs.
- Exemple : l'algorithme du simplexe est exponentiel.

## Introduction

- Pourquoi étudier la complexité en cas moyen des problèmes combinatoires ?
- La complexité au pire cas offre une garantie.
- Néanmoins elle est parfois peu représentative du nombre véritable de calculs.
- Exemple : l'algorithme du simplexe est exponentiel.

## Introduction

- Pourquoi étudier la complexité en cas moyen des problèmes combinatoires ?
- La complexité au pire cas offre une garantie.
- Néanmoins elle est parfois peu représentative du nombre véritable de calculs.
- Exemple : l'algorithme du simplexe est exponentiel.

## Introduction

- Pourquoi étudier la complexité en cas moyen des problèmes combinatoires ?
- La complexité au pire cas offre une garantie.
- Néanmoins elle est parfois peu représentative du nombre véritable de calculs.
- Exemple : l'algorithme du simplexe est exponentiel.

## Plan de la présentation

- Présentation du problème.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche exhaustive des stables.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche du stable max.
- Discussions

## Plan de la présentation

- Présentation du problème.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche exhaustive des stables.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche du stable max.
- Discussions

## Plan de la présentation

- Présentation du problème.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche exhaustive des stables.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche du stable max.
- Discussions

## Plan de la présentation

- Présentation du problème.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche exhaustive des stables.
- Étude de la complexité de l'algorithme de recherche du stable max.
- Discussions

## Présentation du problème



## Graphe aléatoire

- Un graphe généré par un processus aléatoire.
- Le premier modèle de graphes aléatoires a été popularisé par Paul Erdős et Alfréd Rényi dans une série d'articles publiés entre 1959 et 1968.

## Graphe aléatoire

- Un graphe généré par un processus aléatoire.
- Le premier modèle de graphes aléatoires a été popularisé par Paul Erdős et Alfréd Rényi dans une série d'articles publiés entre 1959 et 1968.

## Graphe aléatoire

- Un graphe généré par un processus aléatoire.
- Le premier modèle de graphes aléatoires a été popularisé par Paul Erdős et Alfréd Rényi dans une série d'articles publiés entre 1959 et 1968.

## Le graphes aléatoire binomial

- Généralement noté  $G(n, p)$  avec  $n$  le nombre de sommets fixe, et  $p$  la probabilité d'occurrence des arêtes.
- Chacune des  $\frac{n(n-1)}{2}$  potentielles arêtes est présente avec probabilité  $p$ , absente avec probabilité  $1-p$ .
- Indépendance entre les arêtes.
- Le nombre d'arêtes suit une loi binomiale de paramètres  $\frac{n(n-1)}{2}$  et  $p$ .

## Le graphes aléatoire binomial

- Généralement noté  $G(n, p)$  avec  $n$  le nombre de sommets fixe, et  $p$  la probabilité d'occurrence des arêtes.
- Chacune des  $\frac{n(n-1)}{2}$  potentielles arêtes est présente avec probabilité  $p$ , absente avec probabilité  $1-p$ .
- Indépendance entre les arêtes.
- Le nombre d'arêtes suit une loi binomiale de paramètres  $\frac{n(n-1)}{2}$  et  $p$ .

## Le graphes aléatoire binomial

- Généralement noté  $G(n, p)$  avec  $n$  le nombre de sommets fixe, et  $p$  la probabilité d'occurrence des arêtes.
- Chacune des  $\frac{n(n-1)}{2}$  potentielles arêtes est présente avec probabilité  $p$ , absente avec probabilité  $1-p$ .
- Indépendance entre les arêtes.
- Le nombre d'arêtes suit une loi binomiale de paramètres  $\frac{n(n-1)}{2}$  et  $p$ .

## Le graphes aléatoire binomial

- Généralement noté  $G(n, p)$  avec  $n$  le nombre de sommets fixe, et  $p$  la probabilité d'occurrence des arêtes.
- Chacune des  $\frac{n(n-1)}{2}$  potentielles arêtes est présente avec probabilité  $p$ , absente avec probabilité  $1-p$ .
- Indépendance entre les arêtes.
- Le nombre d'arêtes suit une loi binomiale de paramètres  $\frac{n(n-1)}{2}$  et  $p$ .

## Le graphes aléatoire binomial

- Généralement noté  $G(n, p)$  avec  $n$  le nombre de sommets fixe, et  $p$  la probabilité d'occurrence des arêtes.
- Chacune des  $\frac{n(n-1)}{2}$  potentielles arêtes est présente avec probabilité  $p$ , absente avec probabilité  $1-p$ .
- Indépendance entre les arêtes.
- Le nombre d'arêtes suit une loi binomiale de paramètres  $\frac{n(n-1)}{2}$  et  $p$ .

## Le graphes aléatoire Uniforme

- Généralement noté  $G(n, m)$ .
- Nombre d'arêtes et de sommets fixes.
- On choisit uniformément un graphe parmi tous les graphes possédant  $m$  arêtes sur  $n$  sommets.

## Le graphes aléatoire Uniforme

- Généralement noté  $G(n, m)$ .
- Nombre d'arêtes et de sommets fixes.
- On choisit uniformément un graphe parmi tous les graphes possédant  $m$  arêtes sur  $n$  sommets.

## Le graphes aléatoire Uniforme

- Généralement noté  $G(n, m)$ .
- Nombre d'arêtes et de sommets fixes.
- On choisit uniformément un graphe parmi tous les graphes possédant  $m$  arêtes sur  $n$  sommets.

## Le graphes aléatoire Uniforme

- Généralement noté  $G(n, m)$ .
- Nombre d'arêtes et de sommets fixes.
- On choisit uniformément un graphe parmi tous les graphes possédant  $m$  arêtes sur  $n$  sommets.

## Le problème du stable

- Recherche de l'ensemble de sommets deux à deux non-adjacents de taille max.
- Problème NP-complet proche du problème de la Clique max ou du Min Set Cover.
- Résolu en  $O(2^{0.288n})$ .

## Le problème du stable

- Recherche de l'ensemble de sommets deux à deux non-adjacents de taille max.
- Problème NP-complet proche du problème de la Clique max ou du Min Set Cover.
- Résolu en  $O(2^{0.288n})$ .

## Le problème du stable

- Recherche de l'ensemble de sommets deux à deux non-adjacents de taille max.
- Problème NP-complet proche du problème de la Clique max ou du Min Set Cover.
- Résolu en  $O(2^{0.288n})$ .

## Le problème du stable

- Recherche de l'ensemble de sommets deux à deux non-adjacents de taille max.
- Problème NP-complet proche du problème de la Clique max ou du Min Set Cover.
- Résolu en  $O(2^{0.288n})$ .

## Travaux précédents

- "Average Case Analysis of NP-complete Problems :Maximum Independent Set and Exhaustive Search Algorithms" de Cyril Banderier, Hsien-Kuei Hwang, Vlady Ravelomanana et Vytas Zacharovas étudiant la complexité moyenne du problème du stable.
- Principale différence : distribution des graphes.

## Travaux précédents

- "Average Case Analysis of NP-complete Problems :Maximum Independent Set and Exhaustive Search Algorithms" de Cyril Banderier, Hsien-Kuei Hwang, Vlady Ravelomanana et Vytas Zacharovas étudiant la complexité moyenne du problème du stable.
- Principale différence : distribution des graphes.

## Travaux précédents

- "Average Case Analysis of NP-complete Problems :Maximum Independent Set and Exhaustive Search Algorithms" de Cyril Banderier, Hsien-Kuei Hwang, Vlady Ravelomanana et Vytas Zacharovas étudiant la complexité moyenne du problème du stable.
- Principale différence : distribution des graphes.

## Le Branch and Bound

- Algorithme d'énumération utilisé pour les problèmes d'optimisation.
- Partitionnement progressif de l'ensemble des solutions.

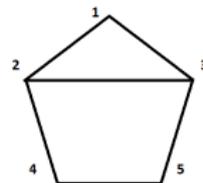
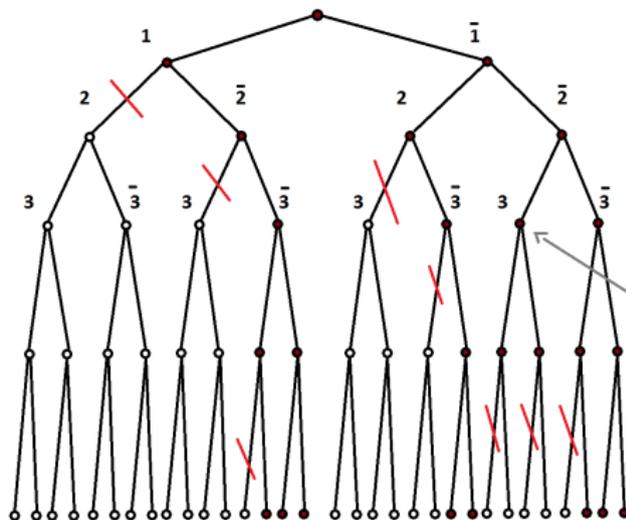
## Le Branch and Bound

- Algorithme d'énumération utilisé pour les problèmes d'optimisation.
- Partitionnement progressif de l'ensemble des solutions.

## Le Branch and Bound

- Algorithme d'énumération utilisé pour les problèmes d'optimisation.
- Partitionnement progressif de l'ensemble des solutions.

# Le Branch and Bound



Solution partielle du troisième étage représentant les stables contenant le sommet 3 mais pas les sommets 1 et 2

## Notations

- $C_{n,p}$  : Complexité moyenne du Branch and Bound pour la recherche exhaustive de tous les stables, appliqué à un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $\Delta_{n,p}$  : Espérance du nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $NS_{n,p}$  : Nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $MIS$  : La valeur du stable Max.

## Notations

- $C_{n,p}$  : Complexité moyenne du Branch and Bound pour la recherche exhaustive de tous les stables, appliqué à un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $\Delta_{n,p}$  : Espérance du nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $NS_{n,p}$  : Nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $MIS$  : La valeur du stable Max.

## Notations

- $C_{n,p}$  : Complexité moyenne du Branch and Bound pour la recherche exhaustive de tous les stables, appliqué à un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $\Delta_{n,p}$  : Espérance du nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $NS_{n,p}$  : Nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $MIS$  : La valeur du stable Max.

## Notations

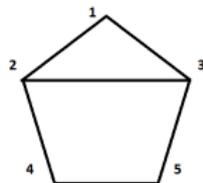
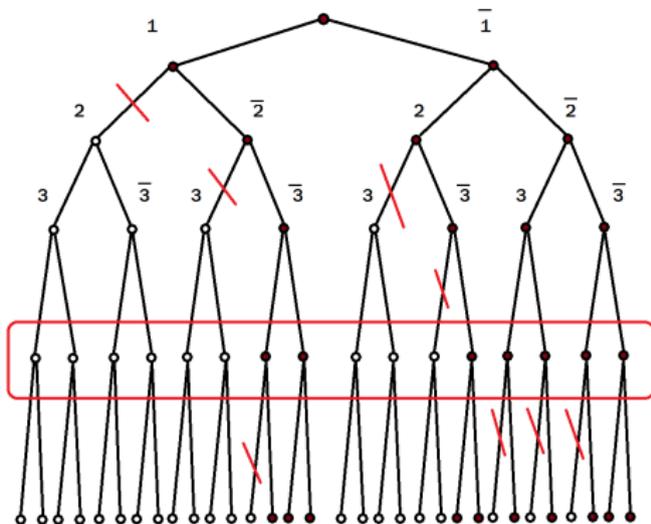
- $C_{n,p}$  : Complexité moyenne du Branch and Bound pour la recherche exhaustive de tous les stables, appliqué à un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $\Delta_{n,p}$  : Espérance du nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $NS_{n,p}$  : Nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $MIS$  : La valeur du stable Max.

## Notations

- $C_{n,p}$  : Complexité moyenne du Branch and Bound pour la recherche exhaustive de tous les stables, appliqué à un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $\Delta_{n,p}$  : Espérance du nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $NS_{n,p}$  : Nombre de stables d'un graphe aléatoire suivant une loi binomiale  $n,p$ .
- $MIS$  : La valeur du stable Max.

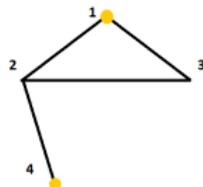
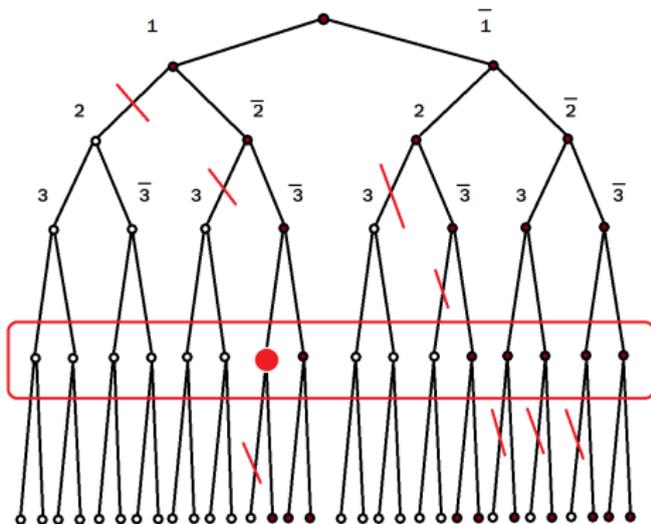


# Complexité du Branch and Bound exhaustif



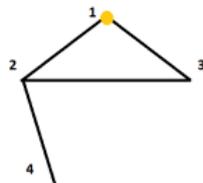
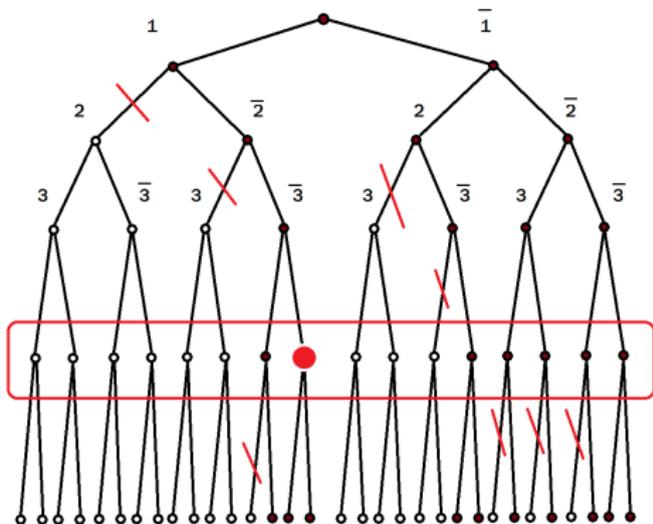
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



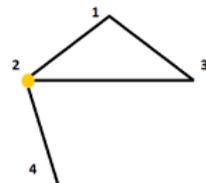
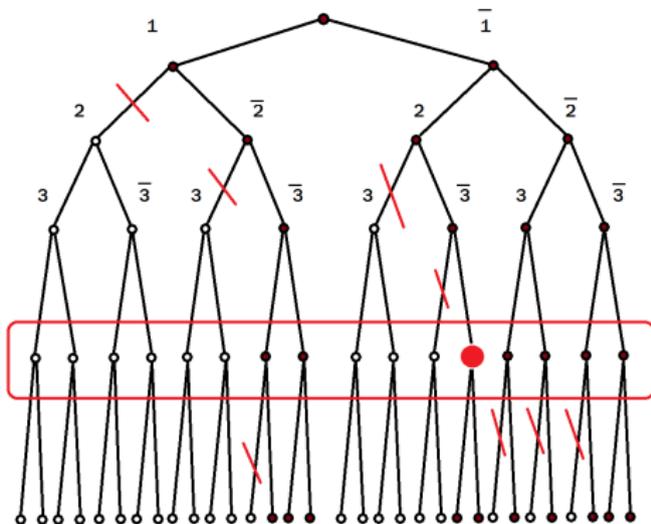
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



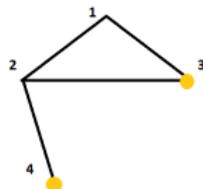
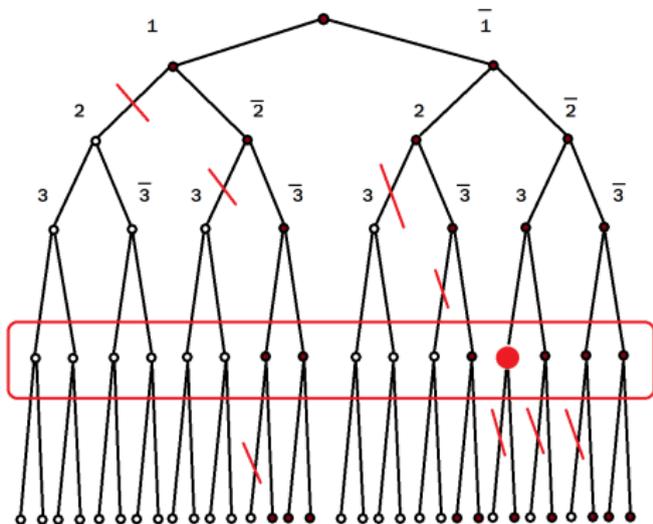
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



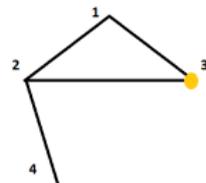
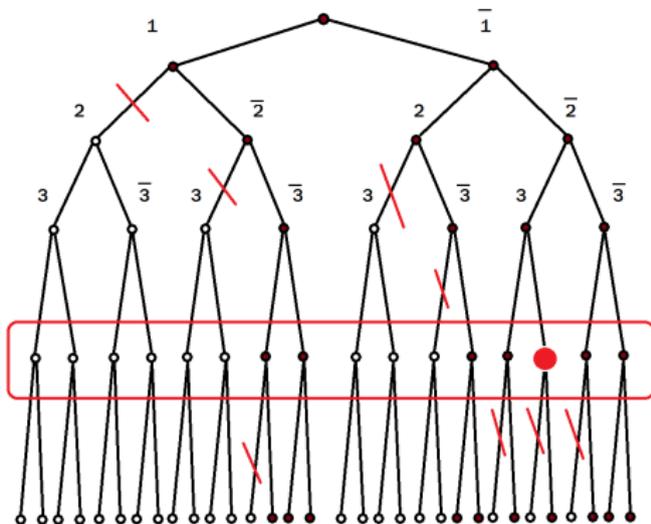
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



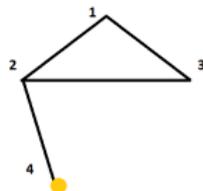
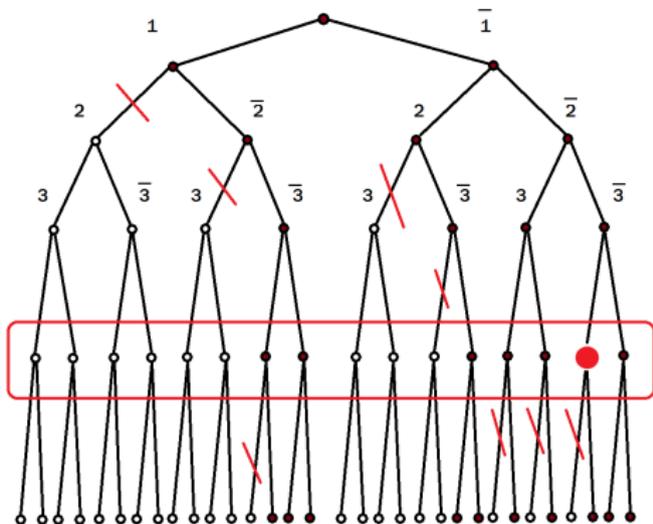
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



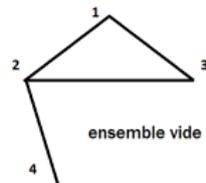
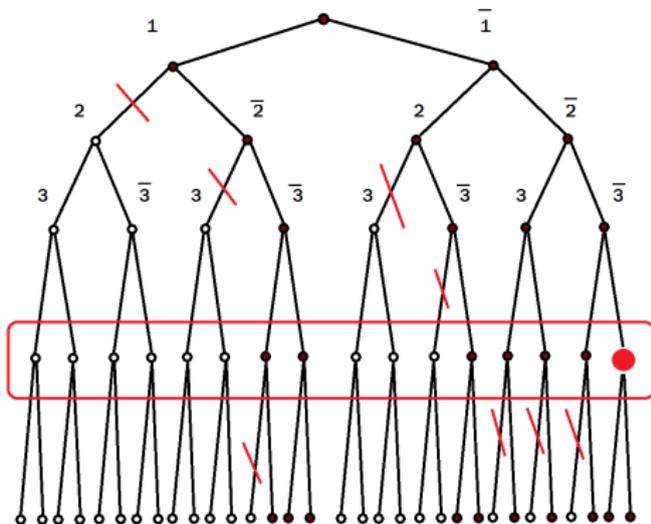
Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets

# Complexité du Branch and Bound exhaustif



Stables du graphe induit par les 4 premiers sommets  
ensemble vide

Soit un graphe aléatoire  $G$  distribué selon une loi binomiale  $n, p$

$$\begin{aligned}C_{n,p} &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^n NS_{i,p}\right] \\&= \sum_{i=0}^n \Delta_{i,p} = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^n \sum_{I \subseteq G} \mathbf{1}_{\{I \text{ est un stable}\}}\right] \\&= \sum_{i=0}^n \sum_{I \subseteq G} \mathbb{P}(I \text{ est un stable}) \\&= \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^i \binom{i}{j} (1-p)^{\binom{j}{2}}\end{aligned}$$

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $C_{n,p} = \Theta(2^n)$

- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $C_{n,p} = \Omega(f_-(\alpha)^n)$  et  $C_{n,p} = O(f_+(\alpha)^n)$

$$f_+(\alpha) = e^{\frac{2W(\alpha)+W^2(\alpha)}{2\alpha}} \quad f_+(1.25) = 1.995 \quad f_+(6.15) \approx 1.5$$

$$f_-(\alpha) = e^{\frac{2W(e^{-1}\alpha)+W^2(e^{-1}\alpha)}{2\alpha}} \xrightarrow{\alpha \rightarrow \infty} 1, \quad f_-(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0} e^{\frac{1}{e}} \approx 1.447$$

- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $C_{n,p}$  est sous exponentiel.

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $C_{n,p} = \Theta(2^n)$

- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $C_{n,p} = \Omega(f_-(\alpha)^n)$  et  $C_{n,p} = O(f_+(\alpha)^n)$

$$f_+(\alpha) = e^{\frac{2W(\alpha)+W^2(\alpha)}{2\alpha}} \quad f_+(1.25) = 1.995 \quad f_+(6.15) \approx 1.5$$

$$f_-(\alpha) = e^{\frac{2W(e^{-1}\alpha)+W^2(e^{-1}\alpha)}{2\alpha}} \xrightarrow{\alpha \rightarrow \infty} 1, \quad f_-(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0} e^{\frac{1}{e}} \approx 1.447$$

- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $C_{n,p}$  est sous exponentiel.

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $C_{n,p} = \Theta(2^n)$

- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $C_{n,p} = \Omega(f_-(\alpha)^n)$  et  $C_{n,p} = O(f_+(\alpha)^n)$

$$f_+(\alpha) = e^{\frac{2W(\alpha)+W^2(\alpha)}{2\alpha}} \quad f_+(1.25) = 1.995 \quad f_+(6.15) \approx 1.5$$

$$f_-(\alpha) = e^{\frac{2W(e^{-1}\alpha)+W^2(e^{-1}\alpha)}{2\alpha}} \xrightarrow{\alpha \rightarrow \infty} 1, \quad f_-(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0} e^{\frac{1}{e}} \approx 1.447$$

- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $C_{n,p}$  est sous exponentiel.

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $C_{n,p} = \Theta(2^n)$

- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $C_{n,p} = \Omega(f_-(\alpha)^n)$  et  $C_{n,p} = O(f_+(\alpha)^n)$

$$f_+(\alpha) = e^{\frac{2W(\alpha)+W^2(\alpha)}{2\alpha}} \quad f_+(1.25) = 1.995 \quad f_+(6.15) \approx 1.5$$

$$f_-(\alpha) = e^{\frac{2W(e^{-1}\alpha)+W^2(e^{-1}\alpha)}{2\alpha}} \xrightarrow{\alpha \rightarrow \infty} 1, \quad f_-(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow 0} e^{\frac{1}{e}} \approx 1.447$$

- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $C_{n,p}$  est sous exponentiel.

## Méthode du max potentiel pour la recherche du stable max

- Le potentiel d'une solution partielle  $= n - i + j$ .  $n$  = nombre de sommets du graphe,  $i$  = étage de la solution partielle,  $j$  = le nombre de sommets inclus dans la solution partielle.
- À chaque étape, la solution partielle ayant le plus grand résultat potentiel est visitée.
- La première solution partielle trouvée est optimale.
- Aucune solution partielle dont le potentiel est inférieur à MIS n'est visitée.

## Méthode du max potentiel pour la recherche du stable max

- Le potentiel d'une solution partielle  $= n - i + j$ .  $n$  = nombre de sommets du graphe,  $i$  = étage de la solution partielle,  $j$  = le nombre de sommets inclus dans la solution partielle.
- À chaque étape, la solution partielle ayant le plus grand résultat potentiel est visitée.
- La première solution partielle trouvée est optimale.
- Aucune solution partielle dont le potentiel est inférieur à MIS n'est visitée.

## Méthode du max potentiel pour la recherche du stable max

- Le potentiel d'une solution partielle  $= n - i + j$ .  $n$  = nombre de sommets du graphe,  $i$  = étage de la solution partielle,  $j$  = le nombre de sommets inclus dans la solution partielle.
- À chaque étape, la solution partielle ayant le plus grand résultat potentiel est visitée.
- La première solution partielle trouvée est optimale.
- Aucune solution partielle dont le potentiel est inférieur à MIS n'est visitée.

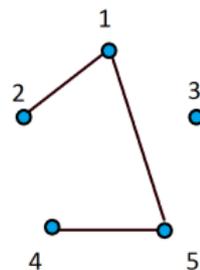
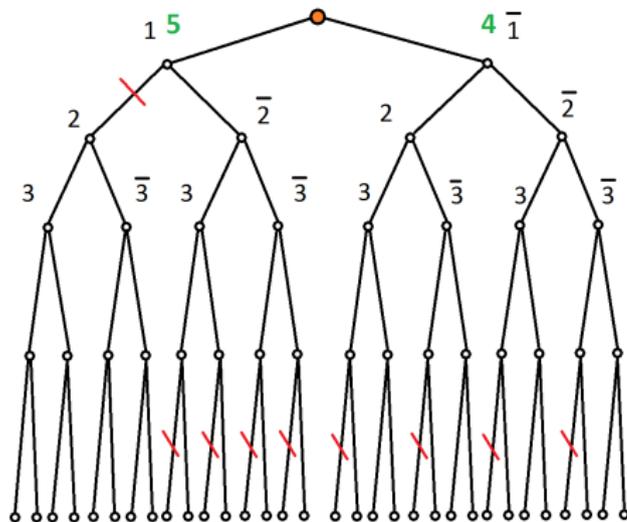
## Méthode du max potentiel pour la recherche du stable max

- Le potentiel d'une solution partielle  $= n - i + j$ .  $n$  = nombre de sommets du graphe,  $i$  = étage de la solution partielle,  $j$  = le nombre de sommets inclus dans la solution partielle.
- À chaque étape, la solution partielle ayant le plus grand résultat potentiel est visitée.
- La première solution partielle trouvée est optimale.
- Aucune solution partielle dont le potentiel est inférieur à MIS n'est visitée.

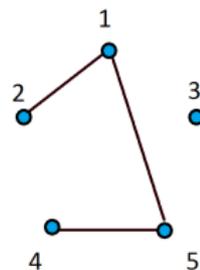
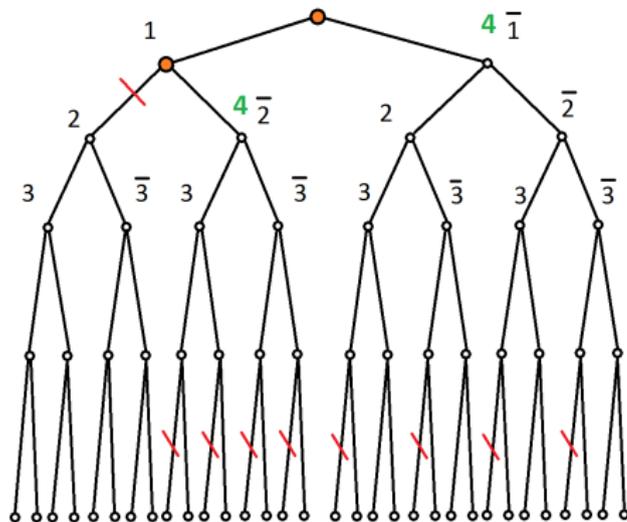
## Méthode du max potentiel pour la recherche du stable max

- Le potentiel d'une solution partielle  $= n - i + j$ .  $n$  = nombre de sommets du graphe,  $i$  = étage de la solution partielle,  $j$  = le nombre de sommets inclus dans la solution partielle.
- À chaque étape, la solution partielle ayant le plus grand résultat potentiel est visitée.
- La première solution partielle trouvée est optimale.
- Aucune solution partielle dont le potentiel est inférieur à MIS n'est visitée.

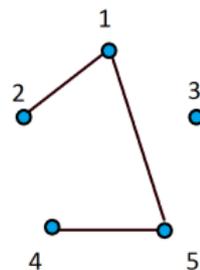
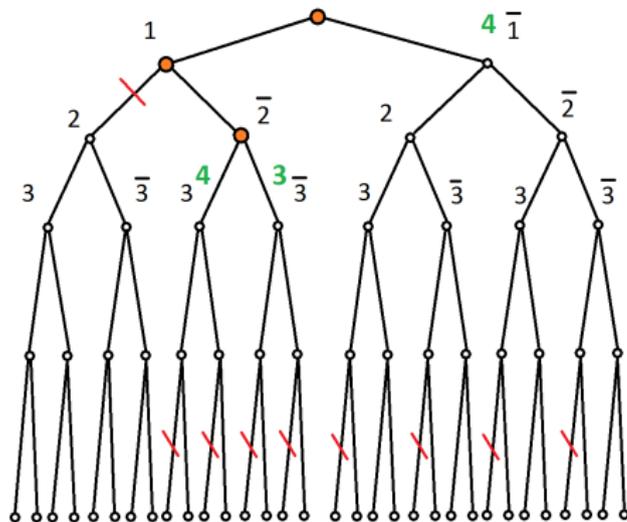
# Complexité du Branch and Bound exhaustif



# Complexité du Branch and Bound exhaustif

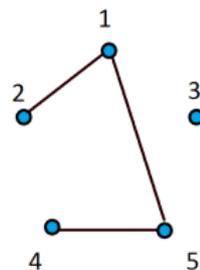
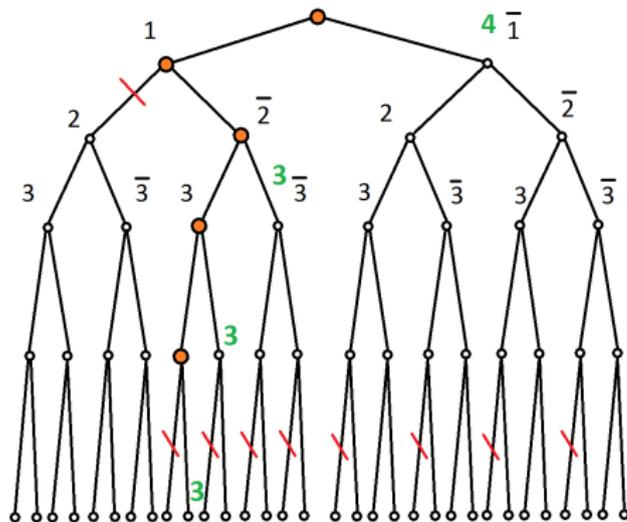


# Complexité du Branch and Bound exhaustif

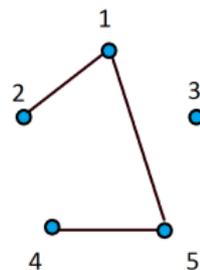
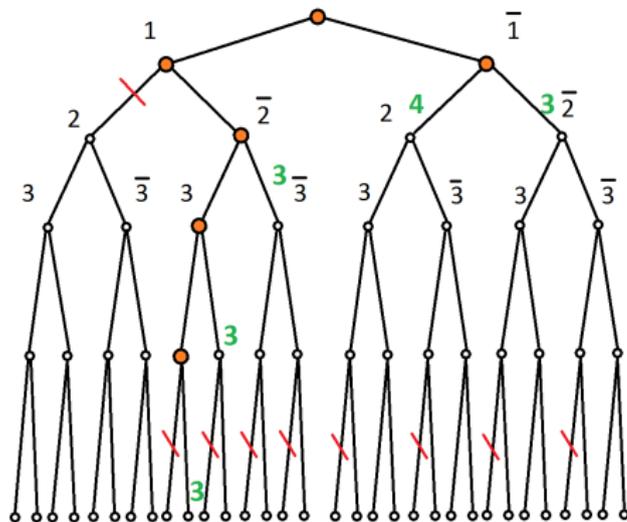




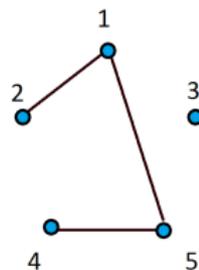
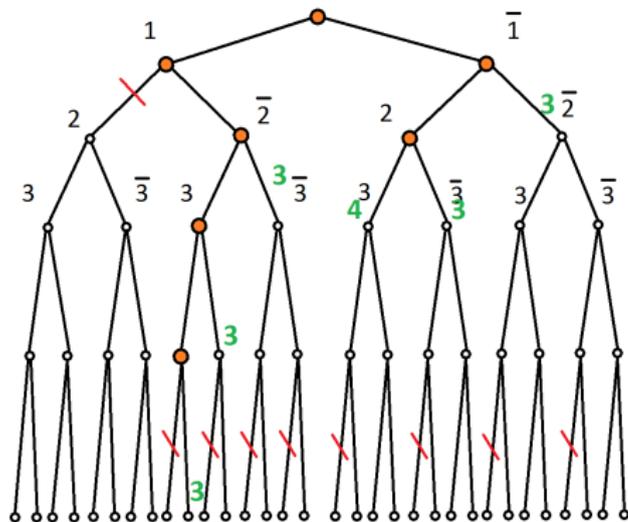
# Complexité du Branch and Bound exhaustif



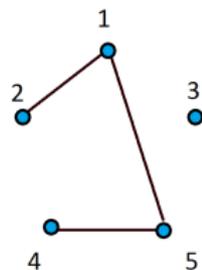
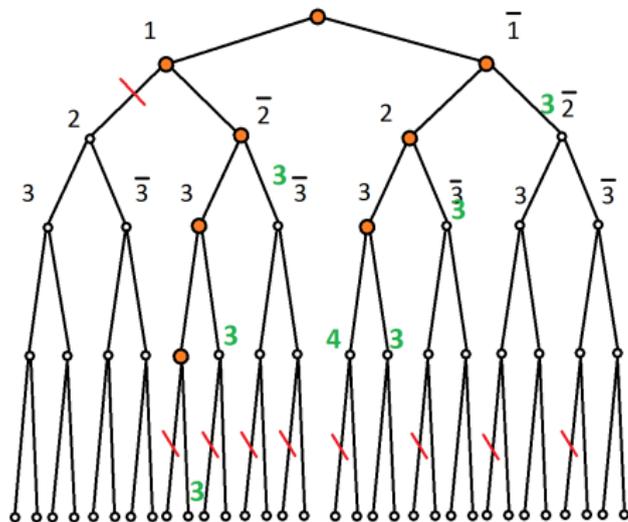
# Complexité du Branch and Bound exhaustif



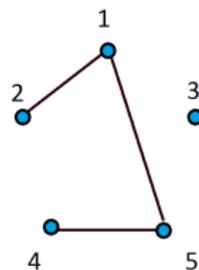
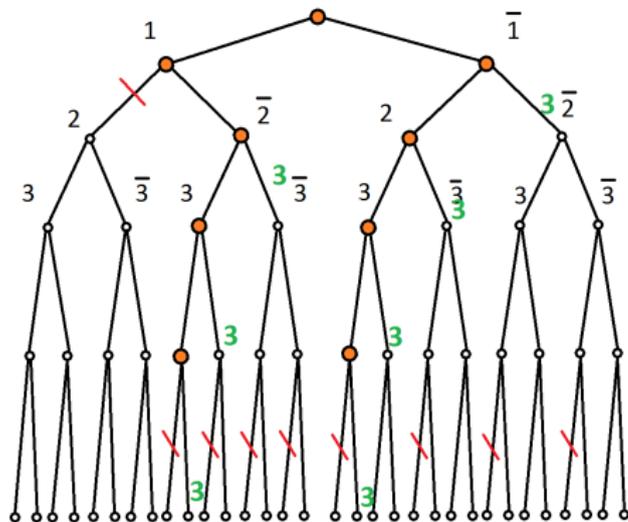
# Complexité du Branch and Bound exhaustif



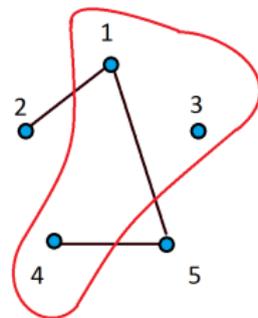
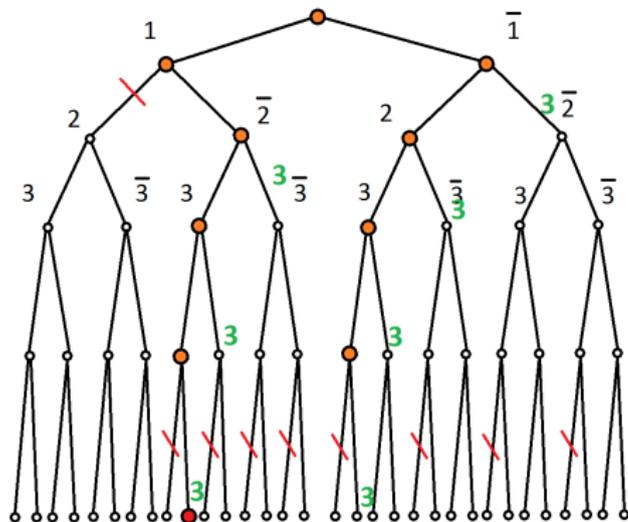
# Complexité du Branch and Bound exhaustif



# Complexité du Branch and Bound exhaustif



# Complexité du Branch and Bound exhaustif



## Étude de la complexité

- Chaque nœud de l'arbre est visité s'il représente un stable et si son potentiel est supérieur ou égal au stable max.
- $\eta_{n,p} \leq \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^i \binom{i}{j} (1-p)^{\binom{j}{2}} \mathbb{P}(MIS \leq n - i + j)$
- Il existe un stable de taille supérieure ou égale à  $\frac{n}{\bar{d}+1}$ ,  $\bar{d}$  représentant le degré moyen des sommets c'est-à-dire  $2m/n$ .

## Étude de la complexité

- Chaque nœud de l'arbre est visité s'il représente un stable et si son potentiel est supérieur ou égal au stable max.
- $\eta_{n,p} \leq \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^i \binom{i}{j} (1-p)^{\binom{j}{2}} \mathbb{P}(MIS \leq n - i + j)$
- Il existe un stable de taille supérieure ou égale à  $\frac{n}{\bar{d}+1}$ ,  $\bar{d}$  représentant le degré moyen des sommets c'est-à-dire  $2m/n$ .

## Étude de la complexité

- Chaque nœud de l'arbre est visité s'il représente un stable et si son potentiel est supérieur ou égal au stable max.
- $\eta_{n,p} \leq \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^i \binom{i}{j} (1-p)^{\binom{j}{2}} \mathbb{P}(MIS \leq n - i + j)$
- Il existe un stable de taille supérieure ou égale à  $\frac{n}{\bar{d}+1}$ ,  $\bar{d}$  représentant le degré moyen des sommets c'est-à-dire  $2m/n$ .

## Étude de la complexité

- Chaque nœud de l'arbre est visité s'il représente un stable et si son potentiel est supérieur ou égal au stable max.
- $$\eta_{n,p} \leq \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^i \binom{i}{j} (1-p)^{\binom{j}{2}} \mathbb{P}(MIS \leq n - i + j)$$
- Il existe un stable de taille supérieure ou égale à  $\frac{n}{d+1}$ ,  $\bar{d}$  représentant le degré moyen des sommets c'est-à-dire  $2m/n$ .

## Résultats sur la complexité

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.
- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est exponentiel (max  $1.867^n$ ).
- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.

## Résultats sur la complexité

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.
- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est exponentiel (max  $1.867^n$ ).
- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.

## Résultats sur la complexité

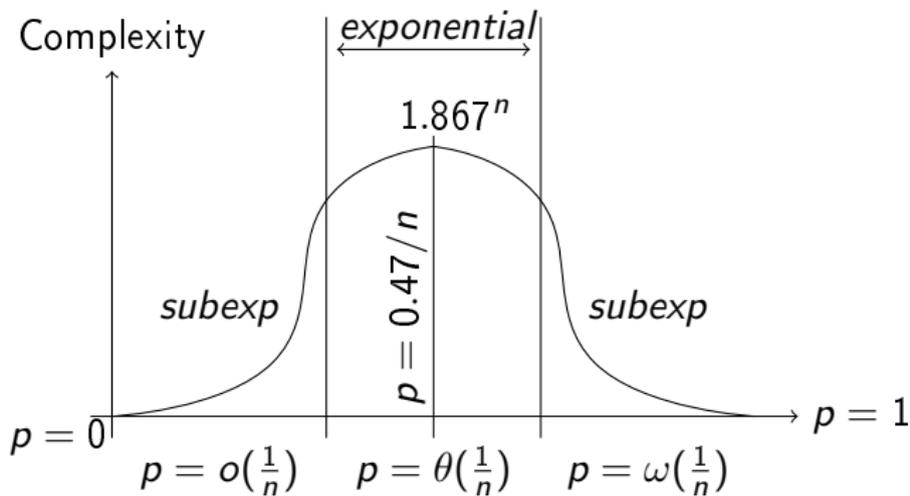
3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.
- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est exponentiel (max  $1.867^n$ ).
- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.

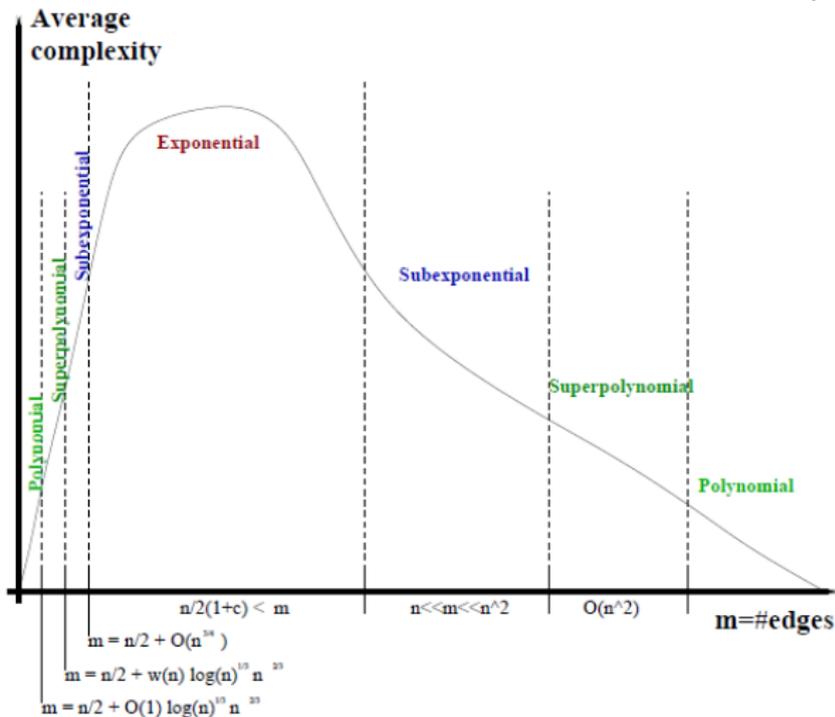
## Résultats sur la complexité

3 cas :

- $n \times p \rightarrow 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.
- $n \times p \rightarrow \alpha > 0$ ,  $\eta_{n,p}$  est exponentiel (max  $1.867^n$ ).
- $n \times p \rightarrow \infty$ ,  $\eta_{n,p}$  est sous exponentiel.



## Comparaison avec les résultats de Cyril (et al.)



## Comparaison avec les résultats de Cyril (et al.)

- Exponentiel lorsque  $m$  est de l'ordre de  $n$ .
- Plus de précision sur les changements de complexité dans les travaux de Cyril.
- Caveat : les distributions sont différentes (même quand  $n \rightarrow \infty$ ).

## Comparaison avec les résultats de Cyril (et al.)

- Exponentiel lorsque  $m$  est de l'ordre de  $n$ .
- Plus de précision sur les changements de complexité dans les travaux de Cyril.
- Caveat : les distributions sont différentes (même quand  $n \rightarrow \infty$ ).

## Comparaison avec les résultats de Cyril (et al.)

- Exponentiel lorsque  $m$  est de l'ordre de  $n$ .
- Plus de précision sur les changements de complexité dans les travaux de Cyril.
- Caveat : les distributions sont différentes (même quand  $n \rightarrow \infty$ ).

## Comparaison avec les résultats de Cyril (et al.)

- Exponentiel lorsque  $m$  est de l'ordre de  $n$ .
- Plus de précision sur les changements de complexité dans les travaux de Cyril.
- Caveat : les distributions sont différentes (même quand  $n \rightarrow \infty$ ).

