

# Description d'article

Armand Fouquiau, Romany Stéphane

Université Paris-Sud

Octobre 2017

# Problématique

Cette article a pour but de de combler le vide littéraire concernant une famille de programmes stochastique : Stochastic Mixed-Integer Convexe Programs.

# Problématique

Toutes les décisions prises pour chaque scénario à l'instant  $t - 1$  sont prises en compte à l'instant  $t$ . La fonction d'association  $X(\xi_s) = x_s$  implique que  $x_s$  dépend des variables aléatoires de la distribution  $\xi$ .

La prise de décision se fait suivant des scénarios des sous problèmes de la forme :  $f(x_s, \xi_s) = \min \{f_s(x_s) \mid x_s \in C_s, x_s \in \mathbb{R}^{n_r} \times \mathbb{Z}^{n_z}\}$

Avec  $n = n_r + n_z$ , la taille du vecteur  $x_s$

# Problématique

# Etat de l'art

L'algorithme Progressive Hedging (Haies progressive) a été inventé en 1991 par R. Rockafellar et West,

# Approches/Méthodes Etudiées

# Approches/Méthodes Etudiées

Si on relaxe l'ensemble des contraintes de nonanticipativité noté ici  $\mathcal{N}$ , On peut convertir le problème P en problème convexe.



# Approches/Méthodes Étudiées

Accordingly, letting  $\mathcal{Y}$  represent the set of feasible dual multipliers, the ordinary Lagrangian, achieved through the dualization of the constraint  $X - \hat{X} = 0$ .

# Approches/Méthodes Etudiées

On introduit des multiplicateurs Lagrangiens  $\lambda_s \forall s = 1 \dots S$

En multipliant ces multiplicateurs par les probabilités  $p_s$  pour chaque scénario  $s$ , on obtient  $p_s \lambda_s$ . Ces valeurs doivent être interprétées comme les multiplicateurs duals des contraintes de nonanticipativité associé au scénario  $s$ .

La somme de tous les coefficients  $p_s \cdot \lambda_s = 0$

# Approches/Méthodes Etudiées

On interprète l'équation (1) comme une extension du Lagrangien  $\mathcal{L}(X, \hat{X}, \Lambda)$ .

L'équation (1)

Avec les termes :

$\|x_s - \hat{x}_s\|_2^2$  qui permet une meilleure prise de décision,

$\|\lambda_s - \lambda_s^{k-1}\|_2^2$  avec  $k$ , une itération de l'algorithme PH,

$\rho$ , une constante positive qui accumule l'impact des deux précédentes quantités, au fil des itérations de l'algorithme PH.

# Approches/Méthodes Etudiées

L'algorithme PH règle certains problèmes de séparabilités due à la présence des termes  $\hat{x}_s$

# Approches/Méthodes Etudiées

Les optimisations peuvent être faites pour chaque scénario indépendant, au regard de chaque variable  $(X, \hat{X}, \Lambda)$

# Approches/Méthodes Etudiées

## Description de l'algorithme Progressive hedging

On instaure  $\hat{x}^0$  en tant que minimum de la fonction objective  $f(x_s, \Xi_s)$ .  
Cela leur permet d'obtenir une borne inférieure.

# Approches/Méthodes Etudiées

Description de l'algorithme Progressive hedging

Ici mettre le code de l'algo.

# Master-Worker Parallel with Barrier



# Résultat

# Conclusion/Perspective