Tutoriel UNLocBox: Régression LASSO

Prof. Example

Université / Laboratoire

October 22, 2025

Introduction

Ce tutoriel montre comment résoudre un problème de régression LASSO avec MATLAB et UNI ocBox.

Formulation Mathématique

Le problème LASSO :

$$\min_{x} \frac{1}{2} \|Ax - y\|_{2}^{2} + \lambda \|x\|_{1}$$

avec:

- $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$: matrice de mesures
- $y \in \mathbb{R}^m$: observations
- $x \in \mathbb{R}^n$: vecteur inconnu sparse
- \bullet λ : paramètre de régularisation

Génération des Données

```
\begin{array}{lll} m = 150; & n = 500; & k = 10; \\ A = randn(m,n); & A = A./sqrt(sum(A.^2)); \\ x0 = zeros(n,1); & idx = randperm(n,k); \\ x0(idx) = sign(randn(k,1)).*(0.5 + rand(k,1)); \\ y = A*x0 + 0.05*randn(m,1); \\ lambda = 0.1; \end{array}
```

Définition des Fonctions pour FISTA

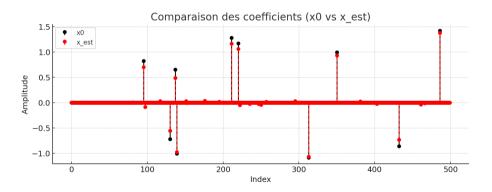
```
f1 . eval = @(x) 0.5*norm(A*x - y)^2;
f1 . grad = @(x) A'*(A*x - y);
f1 . beta = 1;

f2 . prox = @(x,T) sign(x).*max(abs(x)-lambda*T,0);
```

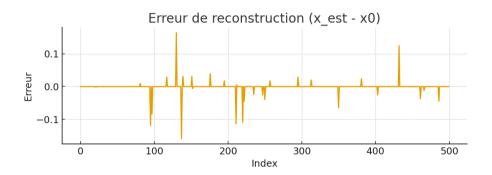
Exécution de FISTA

```
param.verbose = 1; param.maxit = 100; [x_est, infos] = FISTA(zeros(n,1), f1, f2, param);
```

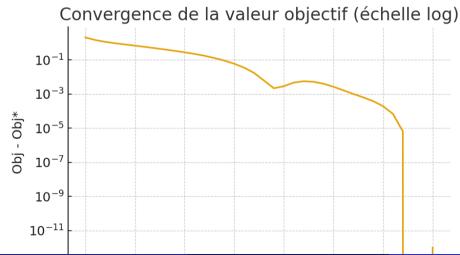
Visualisation des Coefficients



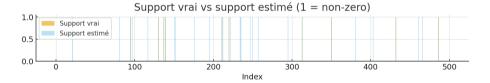
Erreur de Reconstruction



Convergence de l'Algorithme



Support: indices non-nuls



Sensibilité au paramètre λ

lambda_sparsity.png



Résumé

- LASSO permet de récupérer un vecteur sparse
- FISTA est une méthode efficace de résolution
- Les figures montrent la précision et la convergence
- Les étudiants peuvent expérimenter avec m, n, k, λ