Apprentissage Machine / Statistique

Imputation de Données Manquantes

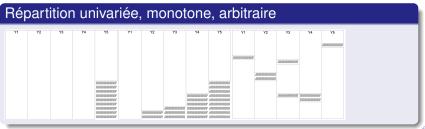
PHILIPPE BESSE

INSA – Dpt GMM Institut de Mathématiques – ESP



Types de données manquantes

- Missing completly at random (MCAR)
- Missing at random (MAR) : absence liée à une ou plusieurs autres variables
- Missing not at random (MNAR) : absence dépend de la variable
- Type des variables : quantitatives ou qualitatives



Analyse sans imputation

- Suppression
 - Lignes : perte de précision, biais si non MCAR
 - Colonnes
- Méthodes tolérantes
 - CART : divisions de substitution
 - NIPALS en PLS (imputation implicite)
 - XGBoost

Imputations unidimensionnelles

- Complétion stationnaire : plus fréquente, dernière valeur, Last Observation Carry Forward (LOCF)
- Combinaison linéaire : moyenne, médiane

Imputations par régression

- k plus proches voisins
- Régression, régression locale (LOESS)
- NIPALS (PLS, PCA) ou SVD

Imputation par SVD

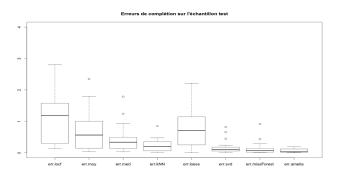
- Matrice Y⁰ complétée de Y par des moyennes
- Tant que $\parallel Y^i Y^{i+1} \parallel / \parallel Y^i \parallel < \epsilon$
 - \hat{Y} : SVD tronquée (rang J) de Y^i centrée
 - \mathbf{Y}^{i+1} est \mathbf{Y} complétée par les éléments de $\hat{\mathbf{Y}}$

Imputation multiple: Amelia II

- Imputer plusieurs valeurs
- Combinaison des résultats
- Réduction du bruit, mesure d'incertitude
- Hypothèse de normalité
- Algorithme EMB (Expectation Minimisation et Bootstrap)

Imputation par forêts aléatoires

- Complétion "naïve" des valeurs manquantes.
- k indices des colonnes de Y triées par quantité croissante de valeurs manquantes;
- **3** Tant que γ n'est pas atteint faire
 - Y_{imp}^{old} = matrice précédemment imputée
 - Pour s dans k faire
 - Ajuster $y_{obs}^{(s)} \sim x_{obs}^{(s)}$ par forêt aléatoire
 - 2 Prédire $y_{mis}^{(s)}$ avec les régresseurs $x_{mis}^{(s)}$
 - 3 Y_{imp}^{new} : nouvelle matrice complétée par les $y_{mis}^{(s)}$
 - \odot mettre à jour le critère γ



EBP - Erreurs de complétion sur un échantillon test de 10%