Bagging

Bagging

Véronique Tremblay

Objectifs

- Comprendre le fonctionnement du bagging
- Connaître et comprendre certaines propriétés théoriques de ces modèles.

Bagging

Origine

Bootstrap aggregation
(voir Brieman 1996 et FSI

(voir Brieman 1996 et ESL section 8.7)

L'algorithme

- 1 Pour b de 1 à B
 - a. On sélectionne avec remise un échantillon des données de taille \boldsymbol{c}

 Z^b

b. On construit un modèle prédictif (un arbre) et on calcule une prévision pour chaque observation

$$\hat{f}^b(x) = \sum_{m=1}^{M} \hat{c}_m \mathbf{I}(x \in R_m)$$

2 On agrège les valeurs des B arbres¹

$$\hat{f}_{bag}(x) = \frac{1}{B} \sum_{b=1}^{B} \hat{f}^{b}(x)$$

 $^{^1}$ Si Y est nominal, on peut aussi utiliser un vote. On choisit la majorité.

Bagging Pourquoi ça fonctionne?

Pourquoi ça fonctionne?

Rappel: nous voulons réduire l'erreur

$$E[(Y - \hat{f}(x))^2] = \sigma_{\epsilon}^2 + \operatorname{Var}[\hat{f}(x)] + \operatorname{Biais}[\hat{f}(x)]^2$$

Posons

$$\hat{Y} = \hat{f}^b(x)$$

et

$$\mathrm{Var}[\hat{f}^b(x)] = \mathrm{Var}[\hat{Y}] = \sigma_b^2$$

Quelle est la $Var[\hat{f}_{baq}(x)]$?

$$\begin{split} Var(\hat{\bar{Y}}_i) &= Var\left(\frac{\sum_{i=1}^B \hat{Y}_i}{B}\right) \\ &= \frac{1}{B^2} Var\left(\sum_{i=1}^B \hat{Y}_i\right) \\ &= \frac{1}{B^2} \left(\sum_{i=1}^B Var(\hat{Y}_i) + \sum_{i \neq j} Cov(\hat{Y}_i, \hat{Y}_j)\right) \\ &= \frac{1}{B^2} \left(B\sigma_b^2 + \sum_{i \neq j} Cov(\hat{Y}_i, \hat{Y}_j)\right) \\ &= \frac{1}{B^2} \left(B\sigma_b^2 + (B^2 - B)\rho\sigma_b^2\right) \\ &= \rho\sigma_b^2 + \frac{1-\rho}{B}\sigma_b^2 \end{split}$$

On obtient

$$\operatorname{Var}[\hat{f}_{bag}(x)] = \rho \sigma_b^2 + \frac{1 - \rho}{B} \sigma_b^2$$

où ρ est la corrélation entre les $\hat{f}^b(x)$.

Caractéristiques

Avantages

■ Plus stable

Avantages

- Plus stable
- Meilleures prévisions (surtout pour les modèles très instables comme les arbres et les RN, peut réduire la performance d'estimateurs plus stables comme les KNN)

Avantages

- Plus stable
- Meilleures prévisions (surtout pour les modèles très instables comme les arbres et les RN, peut réduire la performance d'estimateurs plus stables comme les KNN)
- Échantillon OOB (lire la section 15.3.1)

Inconvénients

- Deux hyperparamètres de plus à choisir (B et c)
- Long si B et c sont grands!

En pratique

En R, vous pouvez utiliser la fonction bagging de la librairie adabag, mais. . .