Machine Learning aplicado a las Ciencias Sociales

Clase 7. Análisis supervisado. Ensamble Learning - Bagging / Random Forest



- Random forest es muy similar a un bagging de árboles de decisión
- La diferencia: además de generar variabilidad sobre los registros, se genera variabilidad sobre los predictores.
- Bagging genera B predicciones a partir de B remuestras bootstrap del TrS original y de M predictores del TrS original
- De esta forma, en bagging entran el total de los M predictores.



Esto puede generar árboles muy correlacionados... ¿por qué?

 Si una o algunas variables son predictores muy fuertes para la variable target, estas variables serán seleccionadas en muchos de los árboles base del bagging, haciendo que queden correlacionados.

 Seleccionando un subconjunto aleatorio de las variables en cada división, contrarrestamos esta correlación entre los árboles base, fortaleciendo el modelo final.

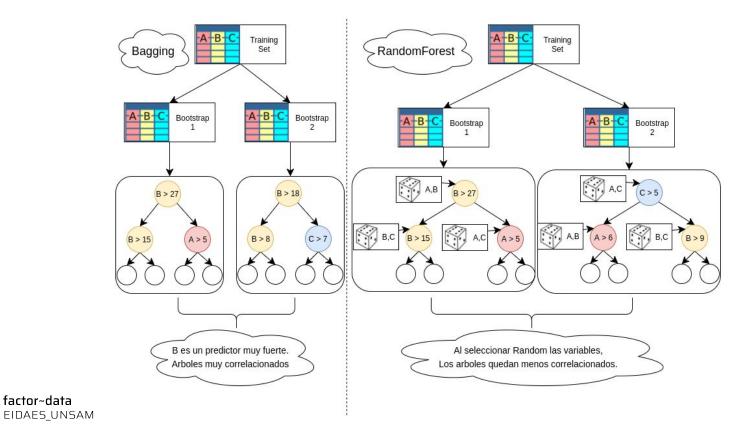


 Para un problema de clasificación con p variables, se suelen utilizar √p de las variables en cada división.

• Para problemas de regresión, recomiendan utilizar p/3.

Pero también podría considerarse como un hiperparámetro para tunear.





- 1. For b = 1 to B:
 - (a) Draw a bootstrap sample \mathbf{Z}^* of size N from the training data.
 - (b) Grow a random-forest tree T_b to the bootstrapped data, by recursively repeating the following steps for each terminal node of the tree, until the minimum node size n_{min} is reached.
 - i. Select m variables at random from the p variables.
 - ii. Pick the best variable/split-point among the m.
 - iii. Split the node into two daughter nodes.
- 2. Output the ensemble of trees $\{T_b\}_1^B$.

Síntesis

- Ensambles: herramientas potentes
- Uso de la aleatoriedad para incrementar la capacidad del modelo
- Bagging = Bootstrap Aggregating
- Random Forest = Bagging + random selection de features
- Extra Randomized Trees: Random
 Forest + random splits

