## EST-25134: Aprendizaje Estadístico

Profesor: Alfredo Garbuno Iñigo — Primavera, 2023 — Extensiones Arboles.

Objetivo: Que veremos.

Lectura recomendada: Referencia.

## 1. INTRODUCCIÓN

Los árboles de decisión por construcción son insensibles a:

- Variables continuas con outliers.
- Variables continuas con diferentes escalas.
- Variables categóricas (no se necesitan transformar a dummies).

El algoritmo de ajuste de un árbol de decisión, en regresión por ejemplo, busca minimizar la función de pérdida

$$R_{\alpha}(T) = \sum_{m=1}^{|T|} \sum_{i:x_i \in R_m} (y_i - \hat{y}_{R_m})^2 + \alpha |T|, \qquad (1)$$

donde  $\hat{y}_{R_m} = \sum_{i:x_i \in R_m} y_i/n_m$  es el promedio de las respuestas en la región m-ésima, a tráves de ir buscando secuencialmente las regiones  $R_m$  que logren la máxima disminución de RSS.

La búsqueda se puede lograr por medio de un algoritmo voraz (greedy) que escoge variables y puntos de corte.

1.0.1. Para pensar: En nuestra última discusión sobre árboles de decisión es que tienen un sesgo al utilizar variables categóricas con muchas etiquetas. ¿Por qué?

## 1.1. Motivación

Consideremos el experimento siguiente. Tenemos una colección de 7 atributos y una respuesta. Los datos son generados de manera aleatoria.

```
generate_data(nsamples = 100) >
print(n = 5)
```

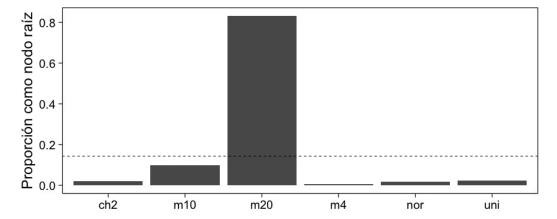
De manera artificial consideraremos que la respuesta y está relacionada con los demás atributos (sabemos que no es cierto).

```
fit_tree ← function(engine){
   data_train ← generate_data()

tree_spec ← decision_tree(tree_depth = 2) ▷
   set_engine(engine) ▷
   set_mode("regression")

tree_spec ▷
   fit(y ~ ., data = data_train)
}
```

Repetimos este proceso (generar datos aleatorios y ajustar un árbol) un número determinado de veces y registramos cuántas veces cada atributo fue utilizado en el nodo raíz.



En contraste, con un modelo denominado **conditional trees** somos capaces de evitar ese sesgo. Incluso podemos evitar escoger variables de corte que no tienen asociación con la respuesta.

