Aprendizaje Automático

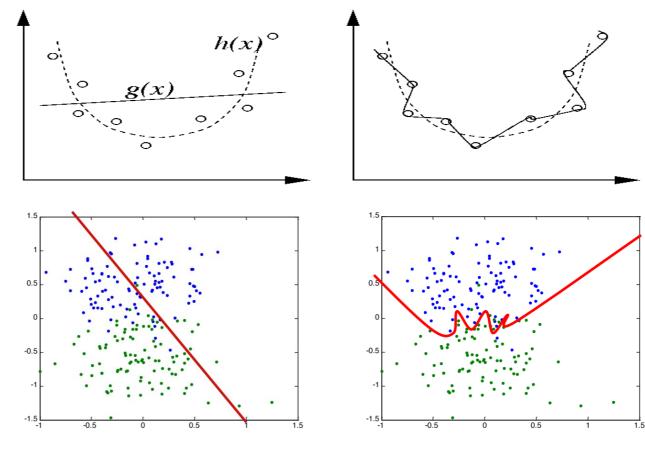
Departamento de Informática – UC3M

TUTORIAL 2 – Ajuste de Hiperparámetros

Objetivo

REGRESIÓN

CLASIFICACIÓN



Subadaptada (underfitting)

Sobreadaptada (*overfitting*)

Proceso

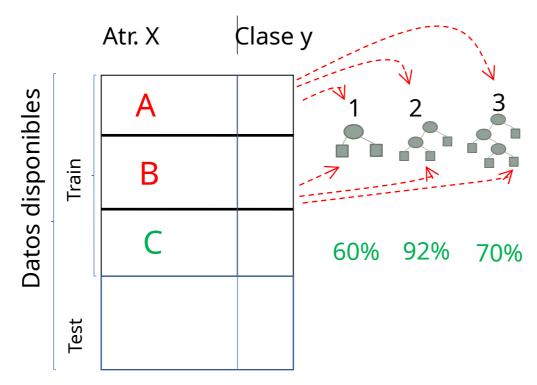
Inner. Evaluamos ajuste parámetros Atrib. x Clase y Atrib. x Clase y Produndidades máximas Datos disponibles Datos disponibles Modelo final con profundidad 2 Construcción de modelos Construcción del con distintos hiperparámetros modelo final con profundidad 2, pero con todos los datos. Evaluación y comparación de modelos con distintos 70% 60% hiper-parámetros Paso 1 Paso 2

Outer. Evaluamos el modelo

(holdout o cross-validation)

Proceso

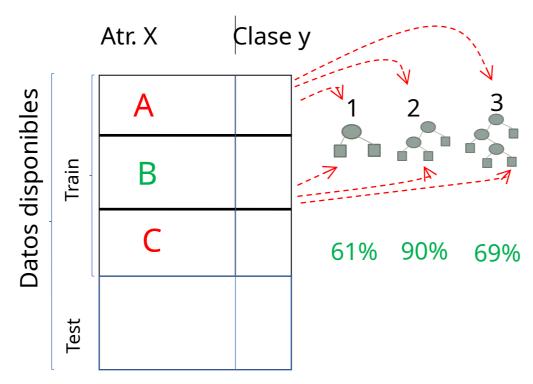
Inner. Evaluamos ajuste parámetros



Entrenamos con A, B y validamos con C

Proceso

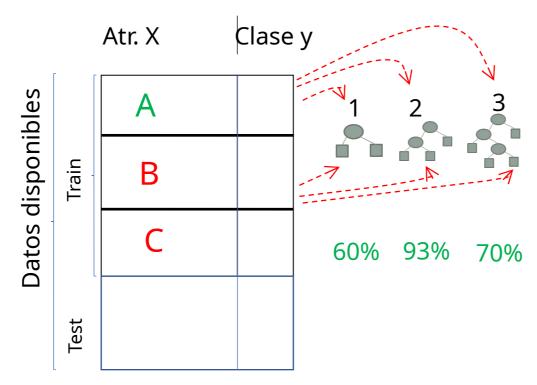
Inner. Evaluamos ajuste parámetros



Entrenamos con A, C y validamos con B

Proceso

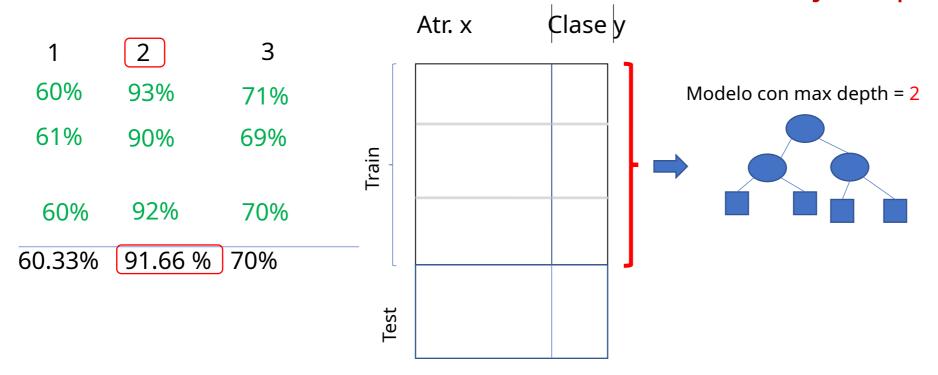
Inner. Evaluamos ajuste parámetros



Entrenamos con B, C y validamos con A

Proceso

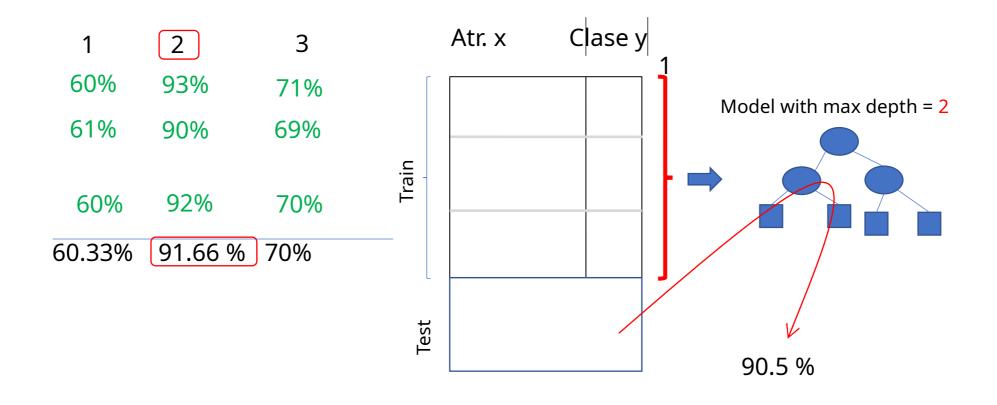
Inner. Evaluamos ajuste parámetros



• Conocida la mejor max_depth, se entrena un modelo con los 3 folds de Train.

Proceso

Outer. Evaluamos el modelo



• Por último, ese modelo se evalúa con la partición de test.

Ajuste de Hiperparámetros

Instancias usadas para crear el modelo de aprendizaje

Conjunto de **validación**Instancias que permiten evaluar el modelo durante el proceso de aprendizaje y ajustar sus hiperparámetros y el proceso de entrenamiento

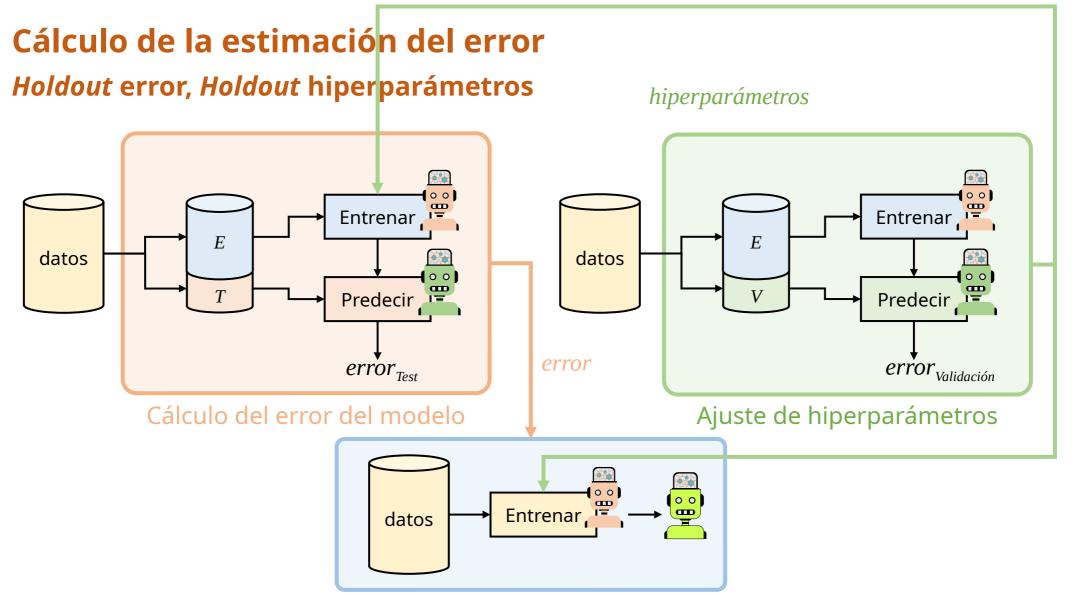
Conjunto de **test**Instancias no utilizadas para crear el modelo. Sirve para evaluar el modelo final obtenido



Ajuste de Hiperparámetros

Cálculo Estimación del Error

Creación del Modelo Final



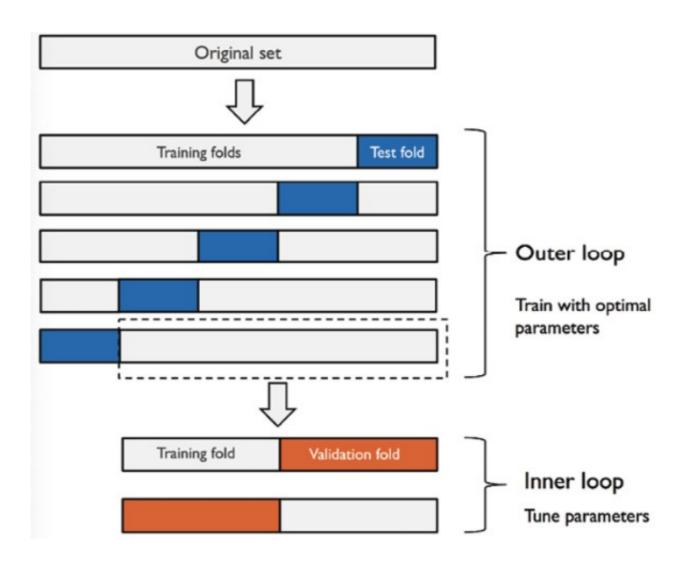
Obtención del modelo final

Dos bucles

- Hay que diferenciar entre la "evaluación del modelo" (evaluación externa o "outer") y la "evaluación para el ajuste de hiperparámetros" (evaluación interna o "inner")
- Pregunta:
 - Evaluación del modelo (outer, externa): 5 folds
 - Ajuste de hiper-parámetros (inner, interna): 2 folds. Queremos elegir entre profundidad máxima de 1, 2, 3, o 6.
 - ¿Cuántos modelos se construirán en total?: 3, 4, 15, 45 60, 63

$$5 \times (2 \times 4 + 1) = 45$$

Dos bucles



Métodos de búsqueda. Grid Search

```
for(maxdepth in c(2,4,6,8)){
   for(minsplit in c(2,4,6)){
     model = train(train_set, maxdepth, minsplit)
     evaluation = "evaluate model with validation set"
  }
}
```

"Devolver (maxdepth, minsplit) del modelo con la mejor evaluación"

Métodos de búsqueda. Random Search

```
budget = 100 # El budget es la cantidad máxima de
combinaciones de hiperparámetros que queremos probar
while(budget>0){
   budget = budget - 1 # Ahora tenemos menos budget
   (maxdepth, minsplit) = "get a random combination of
hiper-parameter values"
    model = train(train_set, maxdepth, minsplit)
    evaluation <- "evaluate model with validation set"
```

"Devolver (maxdepth, minsplit) del modelo con la mejor evaluación"

Métodos de búsqueda. Especificación de espacios

• **Grid-search:** Especificar la lista de valores concretos a probar:

```
param_grid = {'max_depth' : [2, 4, 6, 8, 10, 14, 16],
'min_simples_split': [2, 4, 6, 8, 10, 12, 14, 16] }
```

De la misma forma:

Categóricos:

```
param_grid = {'criterion' : ['gini', 'entorpy']}
```

Reales:

```
param_grid = {'SVM__C': [0.1, 1, 10, 100, 1000, 10000]}
```

Booleanos:

```
param_grid = {'normalize": [True, False]}
```

Métodos de búsqueda. Especificación de espacios

Random Search:

- Se puede especificar igualmente la lista de valores a probar
- Pero suele ser mejor especificar la distribución de probabilidad, de la cual se muestreen valores elegidos aleatoriamente:

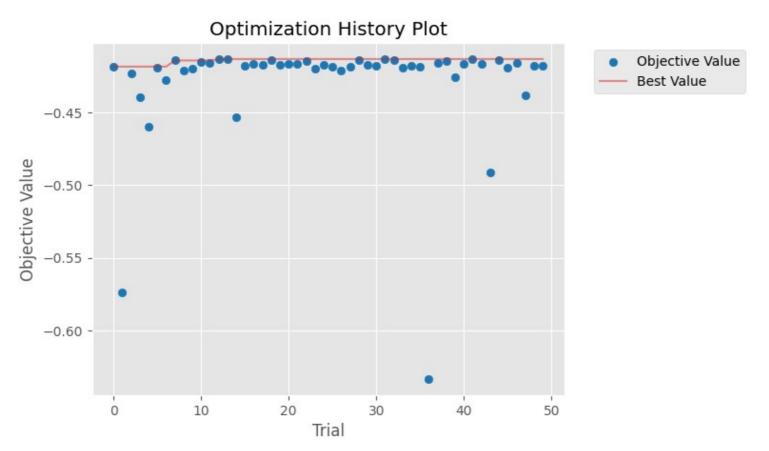
Métodos de búsqueda. Análisis

- Si no encuentro resultados mejores que con los valores por omisión del hiperparámetro, tal vez haya que **incrementar el budget** (seguir buscando).
- Si el valor encontrado para el hiper-parámetro está en el borde, tal vez haya que **incrementar el espacio de búsqueda**.

Métodos de búsqueda. Otros

• Evaluaciones en regiones prometedoras.





Métodos de búsqueda. Otros

• Una mejor solución: optimización bayesiana (OPTUNA), algoritmos genéticos...

