# **End-to-end ML**

Guillem Sitges i Puy

Annex III *Métodos de rebalanceo* 

### Datasets desbalanceados

minoritaria

mayoritaria

A partir de <20% puede haber problemas.

Se notan más cuanto menos registros tenemos.

Por ejemplo, es peor tener 5k registros de la clase minoritatia y que representen un 20% del dataset total que tener 50k registros de la clase minoritaria que representen un 15% del dataset total.

Nuestro objetivo no es llegar al 50%-50% sinó a un balance que solucione lo sufieciente el problema.

### Detección del problema

minoritaria

mayoritaria

#### En clasificación:

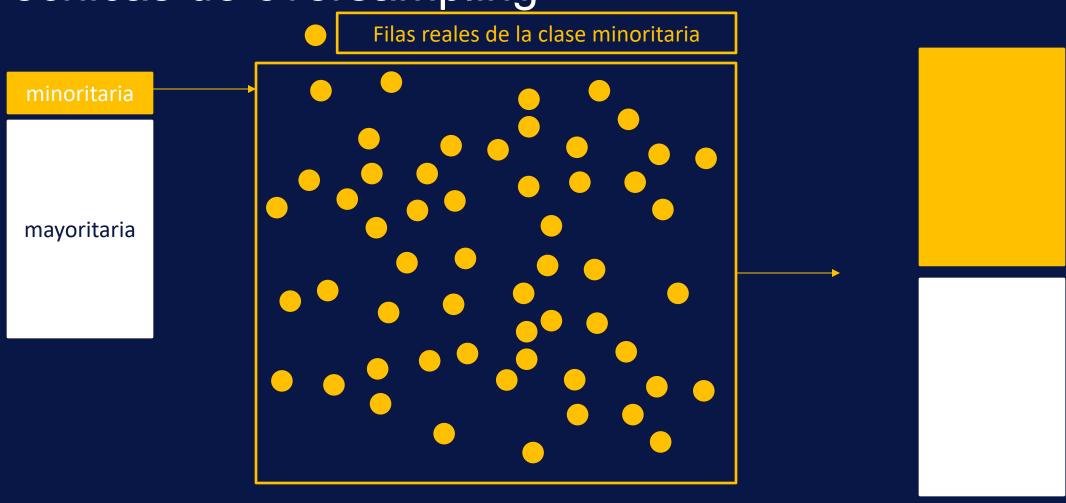
Mi modelo predice menos ejemplos de los que realmente existen (recall muy baja en caso que la clase minoritaria sean los 1)

#### En regressión:

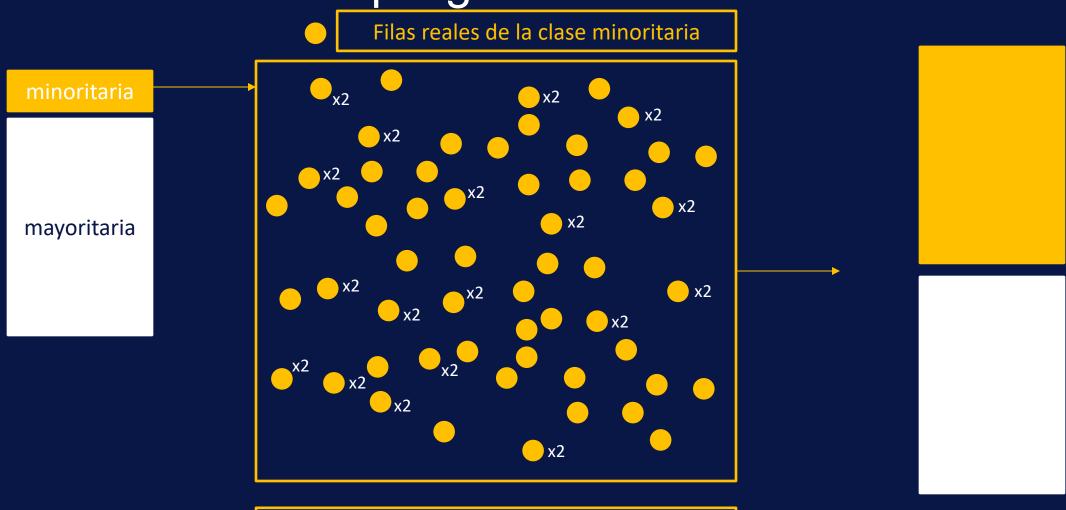
Mi modelo no es capaz de predecir valores de la distribución que aparecen poco.

Por ejemplo, en un target sesgado a la izquierda, casi nunca detecta valores altos

## Técnicas de oversampling

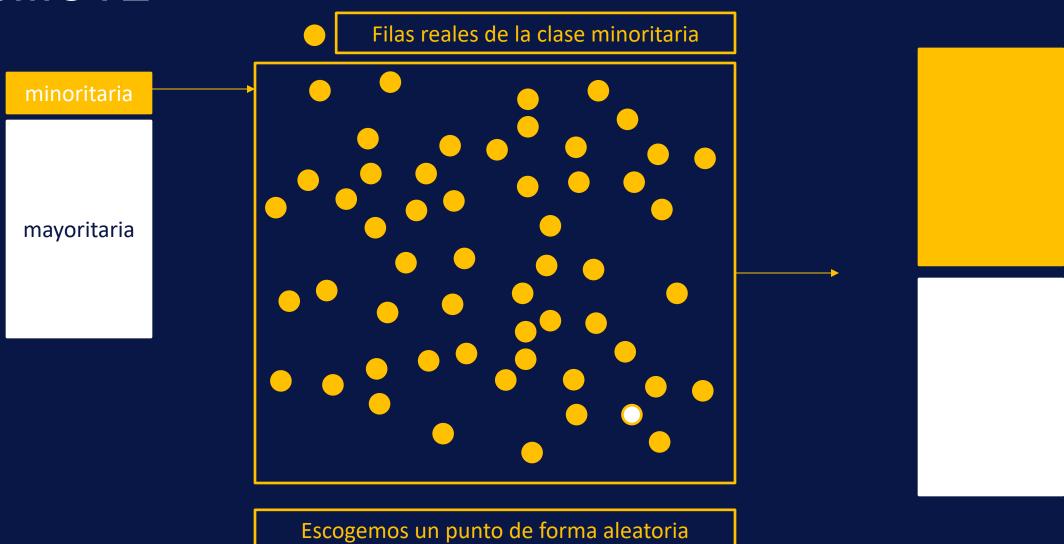


## Random Oversampling

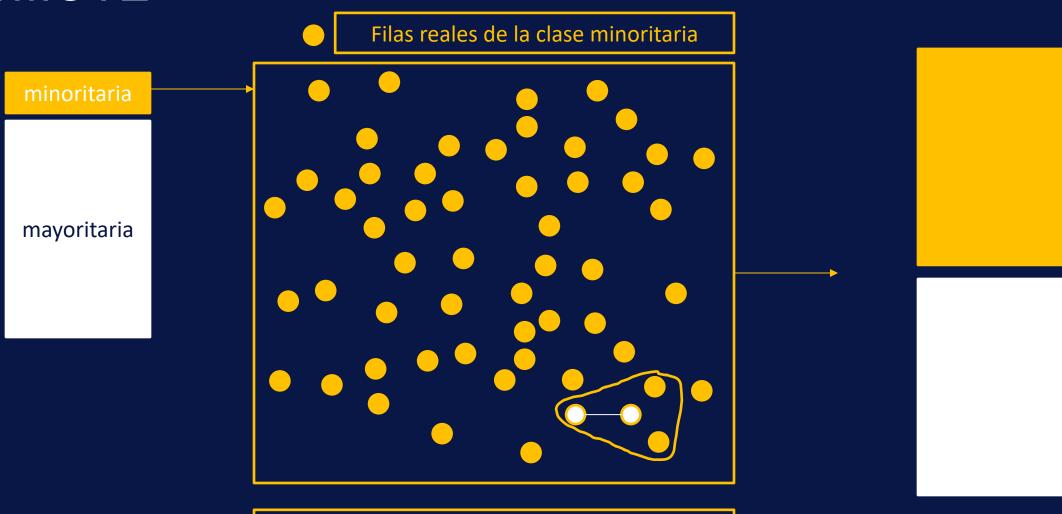


Duplicamos datos de forma aleatoria

## SMOTE



## SMOTE



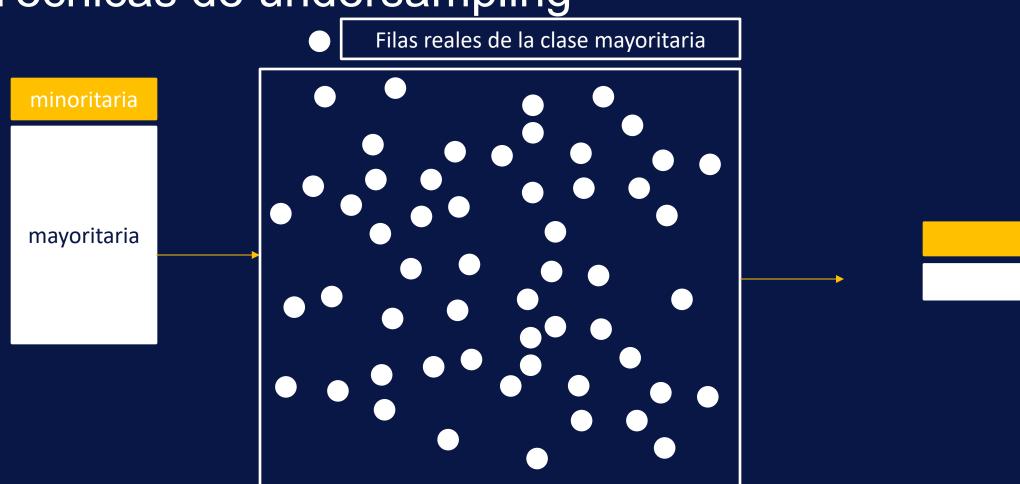
Definimos los K vecinos mas cercanos (ej.K=3) y elegimos uno al azar

## SMOTE



del espacio entre los dos puntos seleccionados

## Técnicas de undersampling

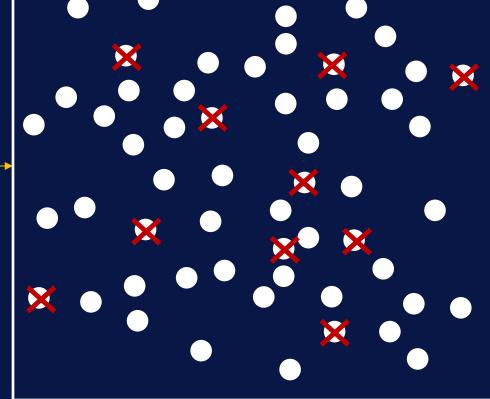


## Random undersampling

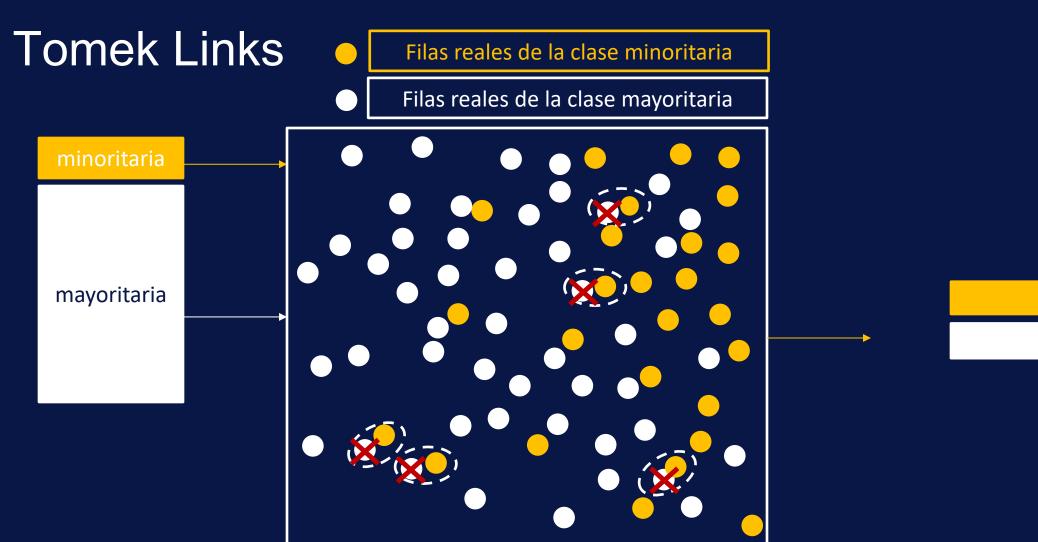
Filas reales de la clase mayoritaria

Minoritaria

mayoritaria



Eliminamos datos de forma aleatoria



Eliminar el mayoritario de pares parecidos