



En el caso del **bagging**, teníamos un conjunto de modelos independientes, cuyos outputs agregados servían para el output final.

Los modelos van en paralelo y tienen el mismo objetivo



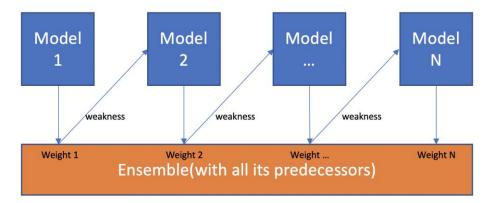
En el caso del **bagging**, teníamos un conjunto de modelos independientes, cuyos outputs agregados servían para el output final.

Los modelos van en paralelo y tienen el mismo objetivo

En **boosting** los modelos se entrenan secuencialmente y por tanto existe una dependencia entre ellos.

Además, los modelos tienen como target el error cometido por el modelo anterior.

Model 1,2,..., N are individual models (e.g. decision tree)





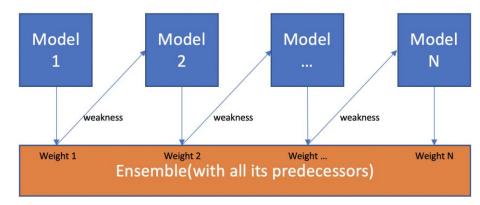
En el caso del **bagging**, teníamos un conjunto de modelos independientes, cuyos outputs agregados servían para el output final.

Los modelos van en paralelo y tienen el mismo objetivo

En **boosting** los modelos se entrenan secuencialmente y por tanto existe una dependencia entre ellos.

Además, los modelos tienen como target el error cometido por el modelo anterior.

Model 1,2,..., N are individual models (e.g. decision tree)



Básicamente en esta técnica los modelos van intentando mejorar su predecesor, recibiendo los errores del mismo, e intentando mejorar su resultado



En el caso del **bagging**, teníamos un conjunto de modelos independientes, cuyos outputs agregados servían para el output final.

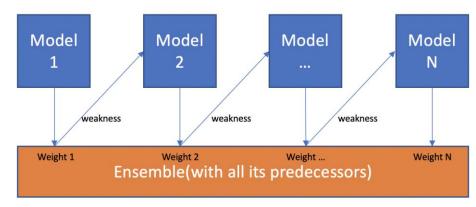
Los modelos van en paralelo y tienen el mismo objetivo

En **boosting** los modelos se entrenan secuencialmente y por tanto existe una dependencia entre ellos.

Además, los modelos tienen como target el error cometido por el modelo anterior.

También emplea, generalmente, **árboles de** decsión como submodelos

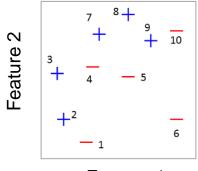




Básicamente en esta técnica los modelos van intentando mejorar su predecesor, recibiendo los errores del mismo, e intentando mejorar su resultado

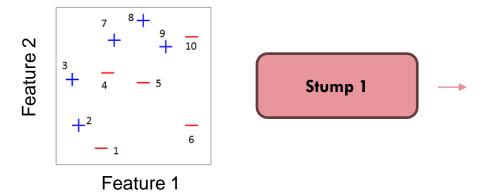






Feature 1

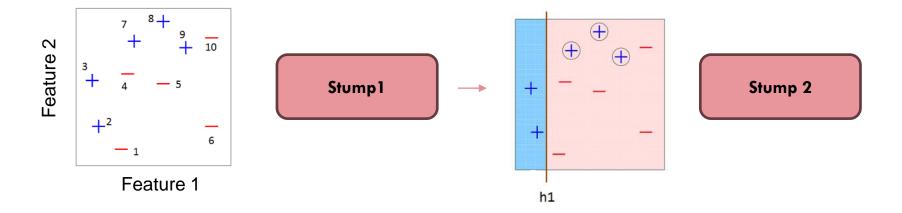




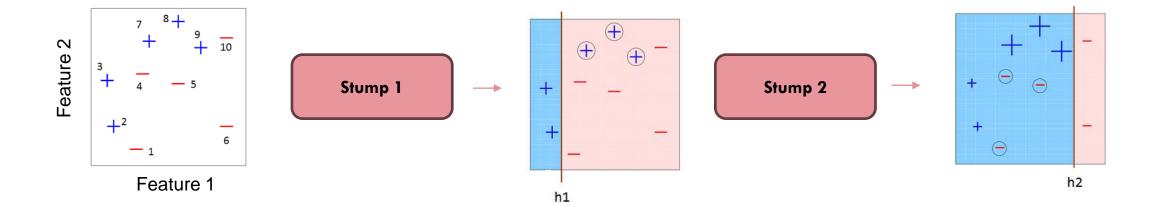




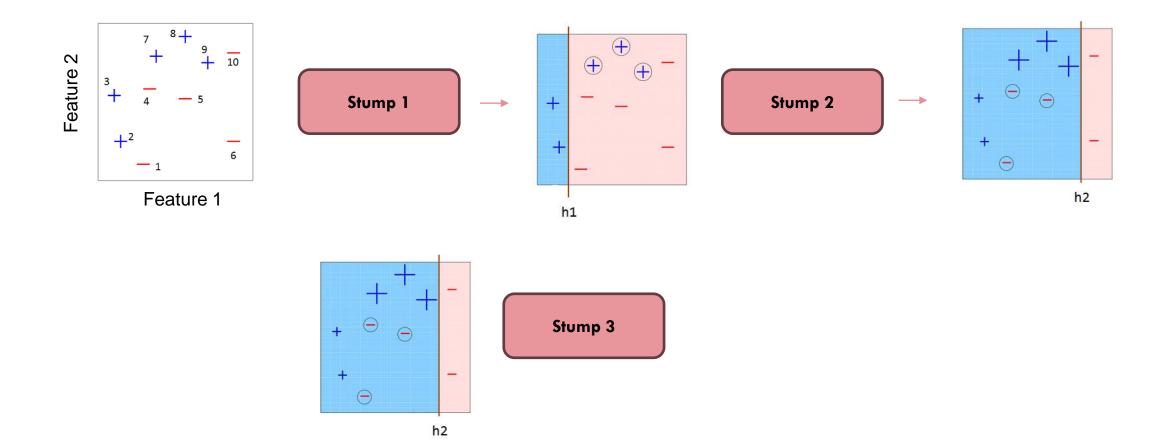




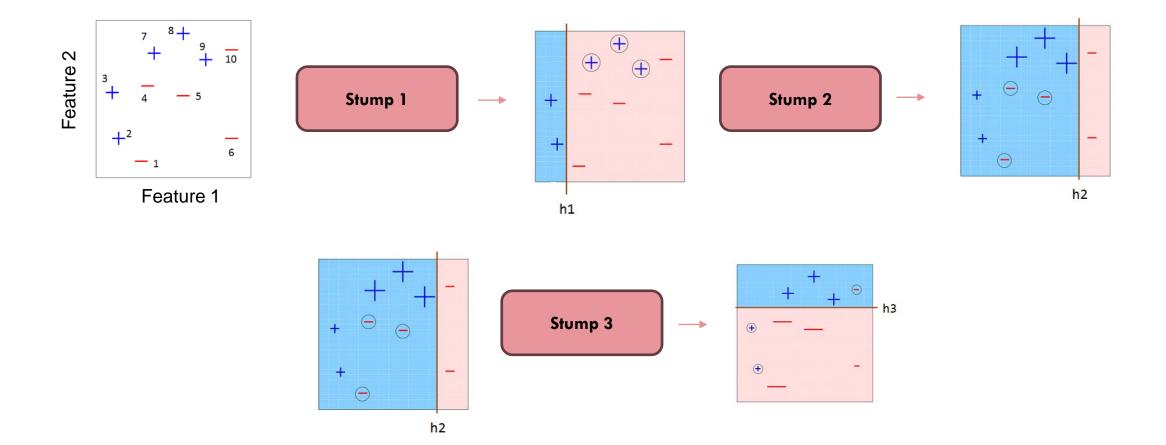




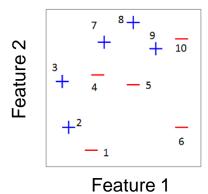


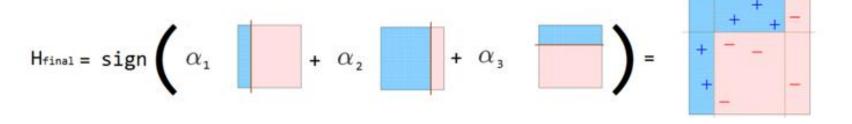
















Son también modelos que trabajan secuencialmente.



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles

Al igual que AdaBoost cada modelo se centra en los errores del anterior modelo, pero a difernecia de Ada:



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles

Al igual que AdaBoost cada modelo se centra en los errores del anterior modelo, pero a difernecia de Ada:

- En probkemas de clasificación: Cada submodelo es un regresor que intenta adivinar la probabilidad que le faltó a cada clase mal clasificada del anterior modelo para haberse clasificado bien



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles

Al igual que AdaBoost cada modelo se centra en los errores del anterior modelo, pero a difernecia de Ada:

- En probkemas de clasificación: Cada submodelo es un regresor que intenta adivinar la probabilidad que le faltó a cada clase mal clasificada del anterior modelo para haberse clasificado bien
- En problemas de regression: Cada submodelo intenta estimar el error de las estimaciones hechas por el submodelo anterior



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles

Al igual que AdaBoost cada modelo se centra en los errores del anterior modelo, pero a difernecia de Ada:

- En probkemas de clasificación: Cada submodelo es un regresor que intenta adivinar la probabilidad que le faltó a cada clase mal clasificada del anterior modelo para haberse clasificado bien
- En problemas de regression: Cada submodelo intenta estimar el error de las estimaciones hechas por el submodelo anterior

La respuesta final es la combinación lineal (sumas modificadas por un coeficiente) o regresión de las respuestas de cada submodelo.



Son también modelos que trabajan secuencialmente.

Generalmente son árboles

Al igual que AdaBoost cada modelo se centra en los errores del anterior modelo, pero a difernecia de Ada:

- En probkemas de clasificación: Cada submodelo es un regresor que intenta adivinar la probabilidad que le faltó a cada clase mal clasificada del anterior modelo para haberse clasificado bien
- En problemas de regression: Cada submodelo intenta estimar el error de las estimaciones hechas por el submodelo anterior

La respuesta final es la combinación lineal (sumas modificadas por un coeficiente) o regresión de las respuestas de cada submodelo.

Los pesos de la combinación anterior también se entrean (son parámetros del modelo) mediante un algoritmo de gradiente descedente.

Sí, demasiado para un ratito, así que no le des más vueltas. Porque además con el tiempo han aparecido variantes (que veremos en la parte práctica) y que usaremos como cajas negras (como casi todos los modelos). Este conocimiento debe servirte para saber que son muy muy precisos pero generalizan mejor que los árboles y ganan a los random forest en casi todo.



Hay unas cuantas variantes:

- GBT (puros)
- Histogram-based Gradeint Boosting
- XGBoost (Extreme Gradient Boosting)
- LightGBM (Light Gradient Boosting Machines)
- CatBoost (Categorical Boosting)



Boosting: Hiperparámetros "genéricos"

- n_estimators
- max_Depth
- min_samples_leaf
- max_samples_split
 - max_features
 - class_Weight

- Learning_rate
 - Alpha



