



En un concurso de la tele tenemos varios participantes. Se trata de acertar preguntas. Cuantas más aciertes, más dinero ganas. Veamos cómo lo hacen los participantes:

Pregunta 1	1	1	0	1	1	0	0	
Pregunta 2	0	0	1	1	1	1	0	
Pregunta 3	0	0	0	0	0	0	0	
Pregunta 4	0	1	1	0	1	1	1	
Pregunta 5	1	0	1	0	0	1	1	
% ACIERTOS	40 %	40 %	60 %	40 %	60 %	60 %	40 %	





En un concurso de la tele tenemos varios participantes. Se trata de acertar preguntas. Cuantas más aciertes, más dinero ganas. Veamos cómo lo hacen los participantes:

								VOTACIÓN
Pregunta 1	1	1	0	1	1	0	0	1
Pregunta 2	0	0	1	1	1	1	0	1
Pregunta 3	0	0	0	0	0	0	0	0
Pregunta 4	0	1	1	0	1	1	1	1
Pregunta 5	1	0	1	0	0	1	1	1
% ACIERTOS	40 %	40 %	60 %	40 %	60 %	60 %	40 %	80%





En un concurso de la tele tenemos varios participantes. Se trata de acertar preguntas. Cuantas más aciertes, más dinero ganas. Veamos cómo lo hacen los participantes:

								VOTACIÓN
Pregunta 1	1	1	0	1	1	0	0	1
Pregunta 2	0	0	1	1	1	1	0	1
Pregunta 3	0	0	0	0	0	0	0	0
Pregunta 4	0	1	1	0	1	1	1	1
Pregunta 5	1	0	1	0	0	1	1	1
% ACIERTOS	40 %	40 %	60 %	40 %	60 %	60 %	40 %	80%



¿Resultado? 7 concursantes trabajan mejor en equipo que de manera individual. Este mismo comportamiento lo podemos extrapolar a los ensemblings



Los modelos ensamblados (ensemble models) combinan las decisiones de múltiples modelos para mejorar su precisión y estabilidad.

Se trata de modelos que se comportan muy bien y reducen bastante el variance (a costa del bias).

Este tipo de modelos son los que se suelen utilizar para ganar competiciones de Kaggle



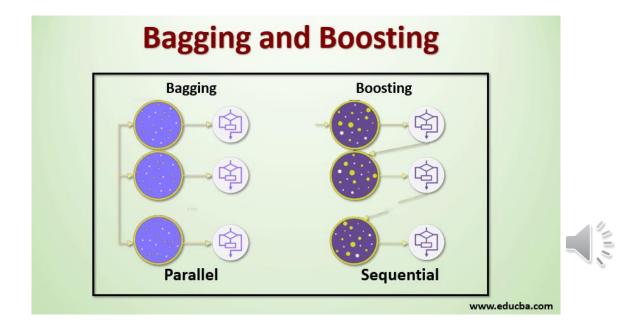


Los modelos ensamblados (ensemble models) combinan las decisiones de múltiples modelos para mejorar su precisión y estabilidad.

Se trata de modelos que se comportan muy bien y reducen bastante el variance (a costa del bias).

Este tipo de modelos son los que se suelen utilizar para ganar competiciones de Kaggle

Tipos de ensembles más usasdos:
Bagging
Random Forest
Boosting
AdaBoost
GradientBoost
XGBoost

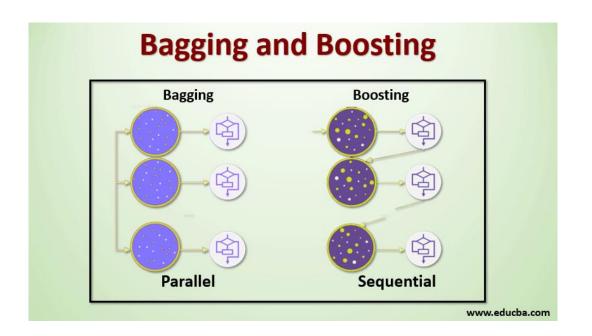




Los modelos pueden ser del mismo tipo o de tipos diferentes.

En algunos ensamblados los modelos se reparten el dataset de train (no ven todos los datos sino que se trocean y en algunos casos no ven todos las mismas features)

En otros los modelos no actúan en paralelo sino que actuán sobre las salidas de los modelos anteriores.





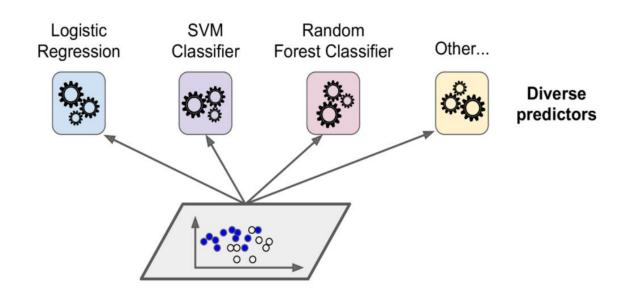


### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de 'métricas.

### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs







#### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de 'métricas.

### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs

Mismos modelos

Cada modelo del sistema de votación es del mismo tipo (DecissionTree, LogisticRegression...)





### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de ´métricas.

### Mismos modelos

Cada modelo del sistema de votación es del mismo tipo (DecissionTree, LogisticRegression...)

#### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs

### Bagging

Reparto del dataset de entrada con reemplazo





### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de ´métricas.

### Mismos modelos

Cada modelo del sistema de votación es del mismo tipo (DecissionTree, LogisticRegression...)

#### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs

### Bagging

Reparto del dataset de entrada con reemplazo

### **Pasting**

Reparto del dataset de entrada sin reemplazo





### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de ´métricas.

### Mismos modelos

Cada modelo del sistema de votación es del mismo tipo (DecissionTree, LogisticRegression...)

#### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs

### Bagging

Reparto del dataset de entrada con reemplazo

### **Pasting**

Reparto del dataset de entrada sin reemplazo

Secuenciales o Boosting

El output del primer modelo sirve de sinput para el siguiente, que corregirá los errores del anterior.



### Distintos modelos

Se combinan modelos de varios tipos y luego se aplica un sistema de selección del conjunto de ´métricas.

### Mismos modelos

Cada modelo del sistema de votación es del mismo tipo (DecissionTree, LogisticRegression...)

Para todos los modelos vistos en esta presentación tenemos las versiones de clasificación y regresión en sklearn

#### Votación

Varios modelos trabajan en paralelo y se agregan sus outputs

### Bagging

Reparto del dataset de entrada con reemplazo

### **Pasting**

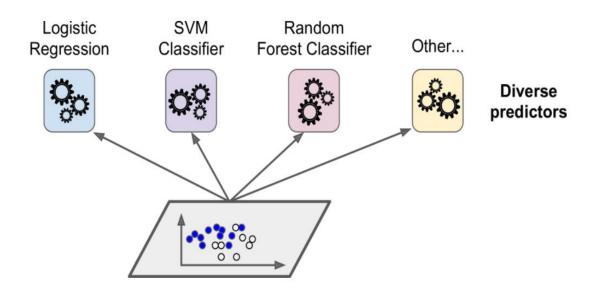
Reparto del dataset de entrada sin reemplazo

### Secuenciales o Boosting

El output del primer modelo sirve de sinput para el siguiente, que corregirá los errores del anterior.



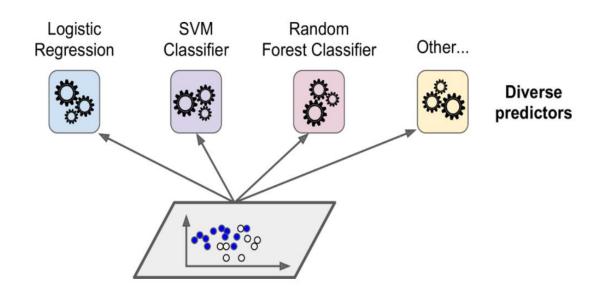
 Veamos como funcionaría un ensamblado de modelos diversos con Voting







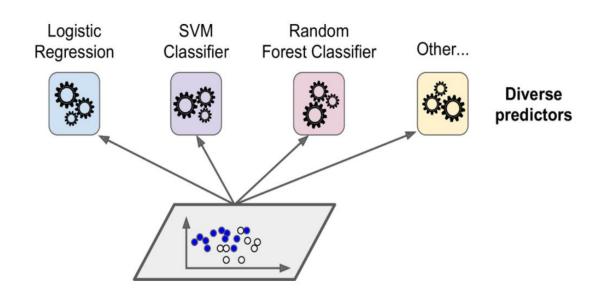
- Veamos como funcionaría un ensamblado de modelos diversos con Voting
- 1. Escogemos nuestros modelos (que pueden ser diferentes o los mismos con diferentes hiperparámetros)







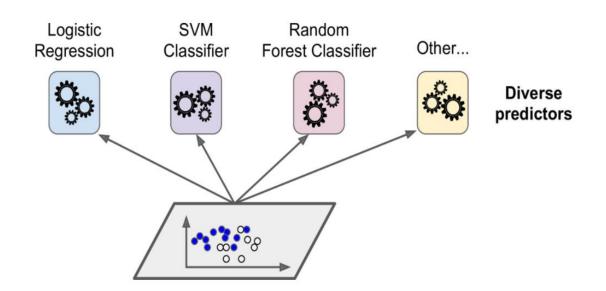
- Veamos como funcionaría un ensamblado de modelos diversos con Voting
- 1. Escogemos nuestros modelos (que pueden ser diferentes o los mismos con diferentes hiperparámetros)
- 2. Entrenamos cada uno con el dataset de train







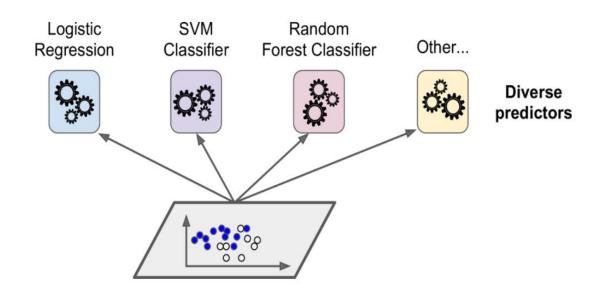
- Veamos como funcionaría un ensamblado de modelos diversos con Voting
- 1. Escogemos nuestros modelos (que pueden ser diferentes o los mismos con diferentes hiperparámetros)
- 2. Entrenamos cada uno con el dataset de train
- 3. Cuando hay que predecir, todos los modelos predicen







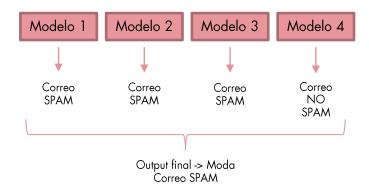
- Veamos como funcionaría un ensamblado de modelos diversos con Voting
- 1. Escogemos nuestros modelos (que pueden ser diferentes o los mismos con diferentes hiperparámetros)
- 2. Entrenamos cada uno con el dataset de train
- 3. Cuando hay que predecir, todos los modelos predicen
- 4. Se usa un mecanismo de voting que sobre las predicciones de todos los modelos escoge la predicción final







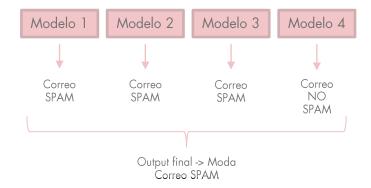
#### Clasificación – Hard voting Se calcula la moda



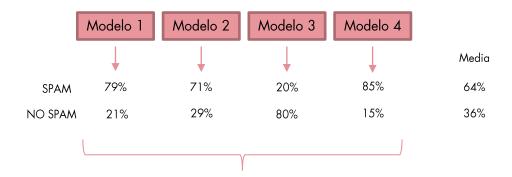




Clasificación – Hard voting Se calcula la moda



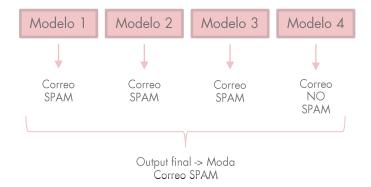
Clasificación – Soft Voting La clase que tenga la probabilidad más alta dentro de los outputs de todos los modelos





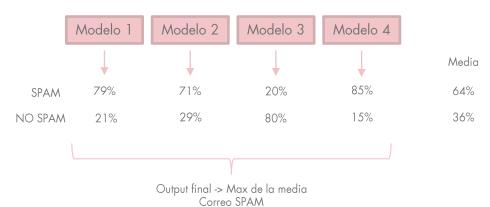


#### Clasificación – Hard voting Se calcula la moda



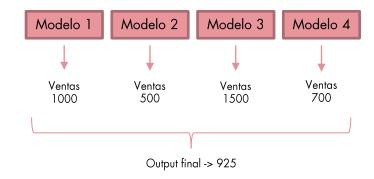
#### Clasificación – Soft Voting

La clase que tenga la probabilidad más alta dentro de los outputs de todos los modelos



#### Regresión

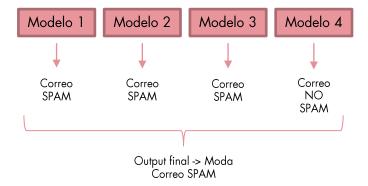
Se calcula la media de todos los outputs





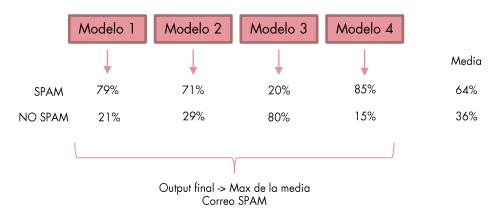


#### Clasificación – Hard voting Se calcula la moda



#### Clasificación – Soft Voting

La clase que tenga la probabilidad más alta dentro de los outputs de todos los modelos



#### Regresión

Se calcula la media de todos los outputs







