Introducción a Machine Learning

Validación de modelos

Ronald Cárdenas Acosta

Agosto, 2016

- 🚺 Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento

- Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento



¿Porqué validar un modelo de Machine Learning?

- La elección de hiper-parámetros influye grandemente en la inferencia de parámetros (w)
- Permite aproximar el error de generalización y su varianza
 - Esto permite comparar un algoritmo con otros (ej. Percetron vs LogReg) y escoger los mejores hiper-parámetros
- El performance del modelo puede variar grandemente dependiendo en que sub-grupo se entrene (ej. si la data tiene out-liers)
- Si se tiene poca data, es fácil subestimar el error de generalización



- Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- 2 Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento

5 / 15

Procedimiento general

- Escoger una métrica con la cual evaluar el performance del modelo
- Dividir el dataset en 3 grupos: entrenamiento (training), validación (validation) y testeo (test)
- Pasos
 - Para cada conjunto de valores de hiper-parametros
 - Entrenar el modelo en el dataset de entrenamiento con los hiper-parámetros definidos
 - Evaluar en dataset de validación con la metrica escogida
 - Escoger hiper-parámetros que maximicen la métrica evaluada
 - Entrenar modelo en dataset [training+validation]
 - Reportar performance de modelo como la métrica evaluada en el dataset de testeo



Tipos de validación

- Selección de modelo: Validación cruzada
- Comparación de algoritmos: Validación anidada
- Cantidad óptima de data de entrenamiento: Curva de Aprendizaje

- Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento

Validación cruzada

- Usada para selección de hiper-parámetros que optimicen la métrica
- Data se divide en entrenamiento y testeo
- Para cada set de valores de hiper-parámetros
 - Para cada división entrenamiento— > training, validation
 - entrenar en training, evaluar en validation
 - valor de métrica= promedio de valores de cada iteración
- Se escoge hiper-parámetros que maximicen valor promedio de métrica

Validación cruzada

- Diferentes estrategias de validación difieren en la forma de dividir el dataset en training y validation
 - K-Fold / Stratefied K-Fold
 - Label K-Fold
 - Leave-One-Out / Leave-P-Out
 - Leave-One-Label-Out / Leave-P-Labels-Out
 - Shuffle & Split

- Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento

Validación Anidada

- Añade una capa más de iteración a la validación cruzada
 - Se itera entre varias divisiones de data de testeo
 - Reporte final es el promedio de métrica
- Se utiliza para estimación de varianza de error de generalización (entre todos los casos de testeo)
- No se usa para buscar hiper-parámetros óptimos
 - Validación se hace para hiper-parámetros fijos

- Validación de un modelo
 - Motivación
 - Procedimiento general
- Tipos de validación
 - Validación cruzada
 - Validación Anidada
 - Análisis de cantidad óptima de data de entrenamiento

Curva de Aprendizaje (Learning Curve)

- Cuantifica cuanto se beneficia el modelo al aumentar la data de entrenamiento
- Su uso es separado del procedimiento de validación
 - La validación utiliza toda la data para las sub-divisiones
- Data se divide solo en entrenamiento y validación

Curva de Aprendizaje (Learning Curve)

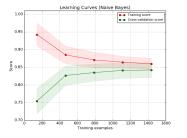




Figure: Ejemplos de curvas de aprendizaje