Prácticas de Aprendizaje Automático Práctica 3

Ajuste de Modelos Lineales

Pablo Mesejo

Universidad de Granada Departamento de Ciencias de la Computación e Inteligencia Artificial





 Ajuste y selección del mejor modelo lineal, y estimación del error E_{out} del modelo final

- Casuística (relativamente) real: te llega un problema y... ¿cómo lo resuelves?
 - Análisis del Problema, Exploración de los Datos,
 Formulación de Hipótesis, Entrenamiento, Validación,
 y Discusión de Resultados

 Problema de clasificación

https://archive.ics.uci.edu/ml/ datasets/Dataset+for+Sensor less+Drive+Diagnosis

Problema de regresión

https://archive.ics.uci.edu/ml/
datasets/Superconductivty+
Data



Dataset for Sensorless Drive Diagnosis Data Set

Download: Data Folder, Data Set Description

Abstract: Features are extracted from motor current. The motor has intact and defective components. This results in 11 different classes with different condi

Data Set Characteristics:	Multivariate	Number of Instances:	58509	Area:	Computer
Attribute Characteristics:	Real	Number of Attributes:	49	Date Donated	2015-02-24
Associated Tasks:	Classification	Missing Values?	N/A	Number of Web Hits:	81488



Superconductivty Data Data Set

Download Data Folder, Data Set Description

Abstract: Two file's contain data on 21263 superconductors and their relevant features.

Data Set Characteristics:	Multivariate	Number of Instances:	21263	Area:	Physical
Attribute Characteristics:	Real	Number of Attributes:	81	Date Donated	2018-10-12
Associated Tasks:	Regression	Missing Values?	N/A	Number of Web Hits:	53055

1. Analizar y **comprender el problema**

- a) ¿Qué es X? ¿Qué es Y? ¿En qué consiste el problema que tengo que resolver (f: X → Y)?
- b) ¡Visualizar datos! t-SNE sería una opción...
- c) ¿Cómo se relacionan los datos? ¿Hay correlaciones?

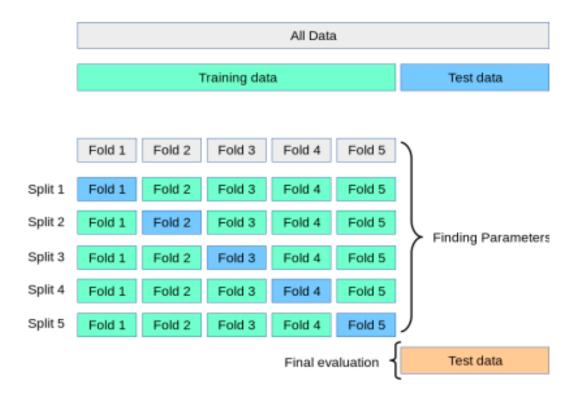
Selección de clases de funciones a usar

- a) sabemos que vamos a usar modelos lineales, pero ¿qué combinaciones/transformaciones lineales/no-lineales de los valores observados vamos a emplear? ¿Por qué?
- b) ¿qué modelos concretos planteamos usar? → Identificar qué modelos vamos a emplear!

3. Definición de los conjuntos de training, validación y test

- a) Si la base de datos ya define conjuntos de training y test → unirlos y definir conjuntos de training y test propios. Más adelante, ¿comparar los resultados con los nuevos conjuntos de datos que con los conjuntos predefinidos?
- b) ¿Uso de cross-validation? ¿Por qué?

5-fold cross-validation



https://scikit-learn.org/stable/modules/cross validation.html

- 4. Preprocesado de los datos: todas las manipulaciones sobre los datos iniciales que nos permitan fijar el conjunto de vectores de características que se usarán en el entrenamiento.
 - a) eliminar datos sin variabilidad,
 - b) reducción/aumento de dimensionalidad,
 - c) normalización o codificación de datos, datos faltantes, datos extremos,...
- 5. Fijar la **métrica de error** a usar. Discutir su idoneidad para el problema
 - a) MSE, MAE, Accuracy,...
- 6. Discutir todos los **parámetros** y el tipo de **regularización** a usar.
 - a) Discutir la idoneidad de los valores de los parámetros de la técnica de ajuste. No podéis emplear los métodos por defecto incluidos en Scikit-learn sin saber qué hacen.
 - learning rate, tamaño de minibatch, criterio de parada, etc.
 - b) L2 regularization /weight decay /ridge regression, L1 regularization

Estimación de hiperparámetros y selección de la mejor hipótesis.

Comparar el Eout obtenido con distintos porcentajes de training y test

- a) Entrenamiento (Ein) y Estimación de Eout
- b) Posibilidades de análisis:

b)

8.

a)

a) Comparar el Eout de la selección de modelos (validación cruzada) con el Eout de la mejor hipótesis

Por ejemplo, si tengo un 3% de Etest no sé si es mucho, porque a lo mejor un estimador naive (la media en regresión, o un clasificador

- c) Emplear baselines con los que comparar.
- aleatorio en clasificación) ya me da un 4% de error.

 Caso real en donde no se distingue entre training y test (es decir, no hay
- a) ¿Cómo escoger el mejor modelo y qué error Eout tiene?
- b) Posibilidades de análisis:

conjunto de test definido).

- a) Analizar el optimismo de un conjunto de test pequeño vs test grande y pocos datos de ajuste
- b) Analizar el compromiso que representa el uso de validación cruzada
- c) Analizar qué pasaría si validásemos y entrenásemos con los mismos datos. ¿Eout sería optimista o pesimista? 7 de 9

- En la práctica:
 - Solamente se pide emplear modelos lineales (regresión lineal, regresión logística y perceptrón+pocket), junto con las transformaciones en los datos, técnicas de regularización y preprocesado que consideréis más conveniente
 - Si alguien quiere probar a mayores SVM, MLP, RF.
 ¡Perfecto! Que compare con los modelos lineales y justifique su uso. ¡Pero hay que usar modelos lineales!

.zip = Códigos (.py) + Informe (.pdf)

- 1 fichero para regresión
- 1 fichero para clasificación

Fecha de entrega: 30 de Mayo

SE VALORARÁ ENORMEMENTE LA **JUSTIFICACIÓN** DE LAS DECISIONES TOMADAS Y LA **DISCUSIÓN** DE LOS RESULTADOS OBTENIDOS.