Clasificación supervisada Problemas no estándar

Jerónimo Hernández González

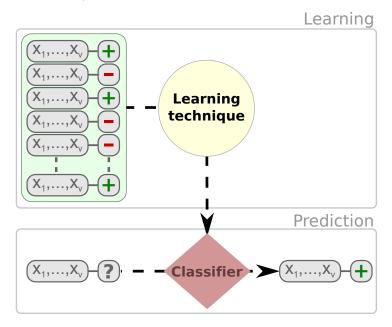
Exploración y análisis de datos

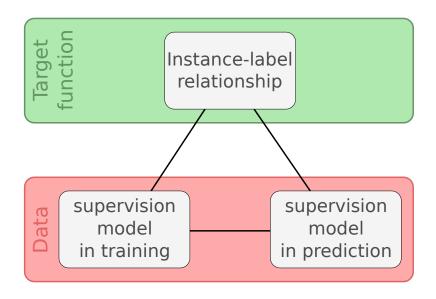
Máster Universitario en Ingeniería Computacional y Sistemas Inteligentes

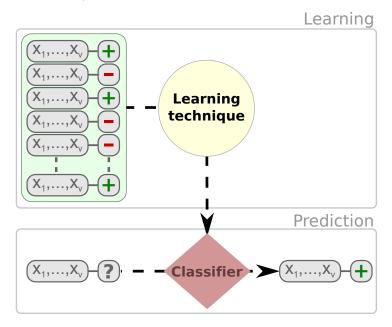


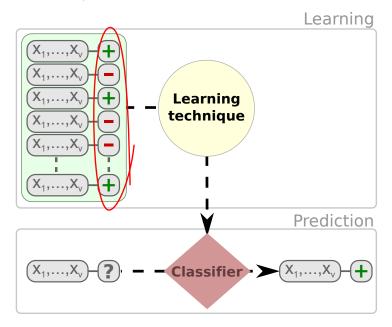
Euskal Herriko Jnibertsitatea MDe

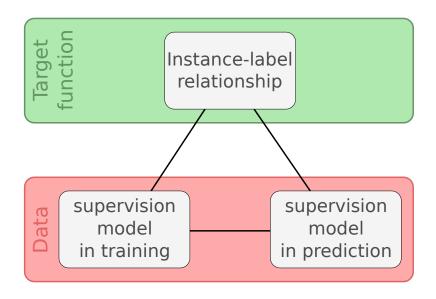
Master eta Doktorego Eskola Escuela de Máster y Doctorado Master and Doctoral School

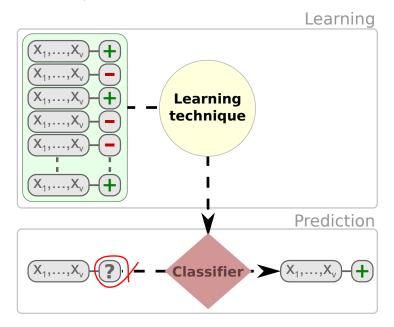


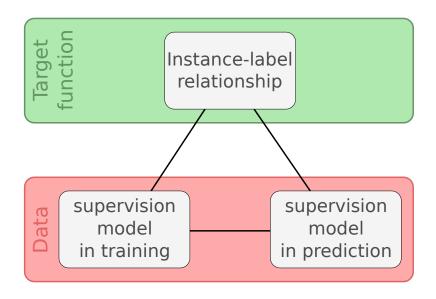


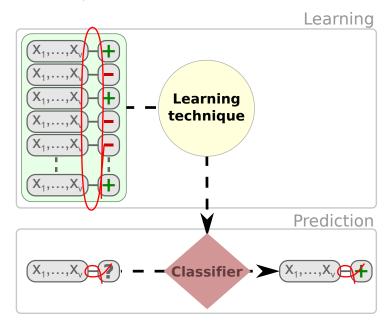


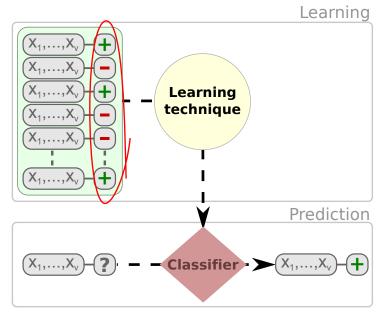


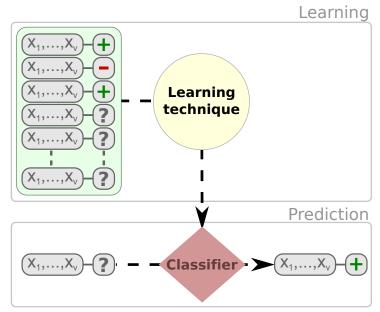




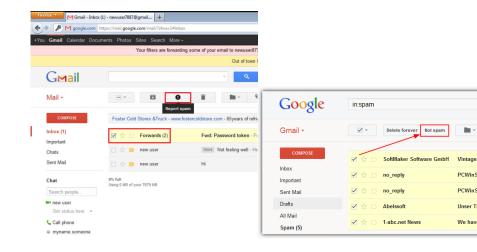








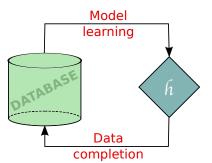




Supervisión débil o parcial en aprendizaje

¿Cómo resolverlo?

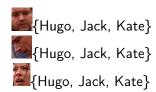
Algoritmo EM



Clasificación supervisada no estándar Supervisión débil o parcial en aprendizaje



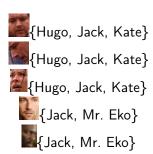
Capt.: Kate, Jack and Hugo after...



Clasificación supervisada no estándar Supervisión débil o parcial en aprendizaje



Capt.: Jack and Mr.Eko looks...



Clasificación supervisada no estándar Supervisión débil o parcial en aprendizaje



Capt.: Sawyer, Hugo and Kate shocked...

Hugo, Jack, Kate {Hugo, Jack, Kate} {Hugo, Jack, Kate} {Jack, Mr. Eko} {Jack, Mr. Eko} {Hugo, Sawyer, Kate} {Hugo, Sawyer, Kate} Hugo, Sawyer, Kate

Clasificación supervisada no estándar Supervisión débil o parcial en aprendizaje



Capt.: Richard and Ben look at...



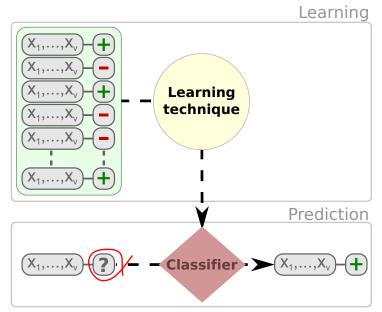


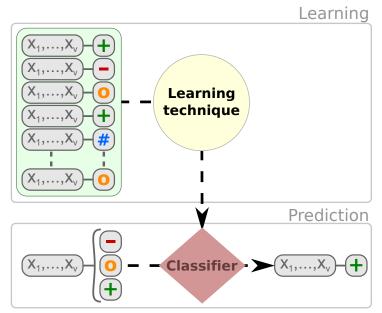




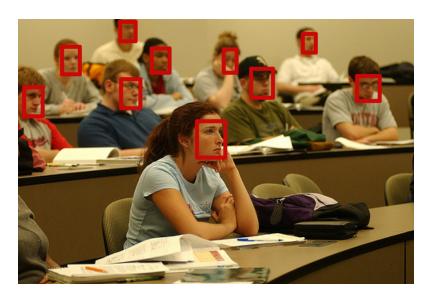
Capt.: Richard and Ben look at...











Supervisión débil o parcial en predicción

¿Como resolverlo?

Entrenar un clasificador (estándar: 1 caso, 1 etiqueta)

Predecir la prob. de que cada cara represente cada identidad y...

Optimizar asignación: algoritmo Húngaro

Supervisión débil o parcial en predicción

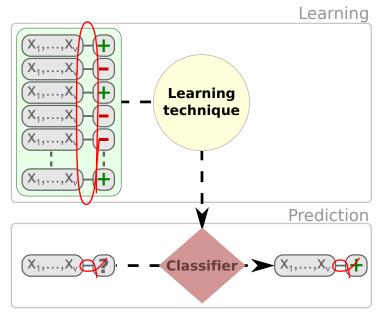
¿Como resolverlo?

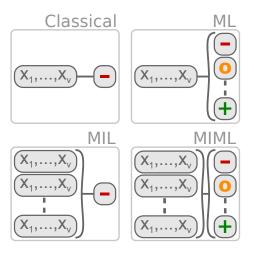
Entrenar un clasificador (estándar: 1 caso, 1 etiqueta)

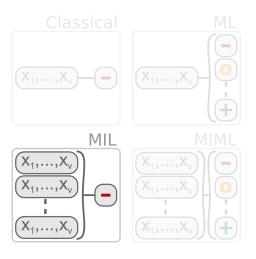
Predecir la prob. de que cada cara represente cada identidad y...

Optimizar asignación: algoritmo Húngaro

	Judit	Unai	Ignacio	Hodei	Ander	Beñat	Erik · · ·
Cara 1	0.01	0.21	0.09	0.08	0.13	0.09	0.04 · · ·
Cara 2	0.34	0.10	0.02	0.06	0.18	0.06	0.02
Cara 3	0.09	0.09	0.01	0.21	0.03	0.05	0.03
Cara 4	0.12	0.20	0.07	0.05	0.05	0.13	0.02
Cara 5	0.03	0.02	0.30	0.02	0.07	0.02	0.07
Cara 6	0.17	0.09	0.10	0.21	0.27	0.02	0.12
Cara 7	0.02	0.11	0.02	0.10	0.10	0.32	0.09
:	:	:	:	•	:	•	: ··.







Función subyacente: relación instancia-etiqueta

Ejemplos

Clasificación de proteínas Clasificación de imágenes segmentadas

Dos estrategias de resolución:

Transformar a un problema de clasificación supervisada estándar

Buscar una función a nivel de instancia que implique la etiqueta a nivel de bolsa

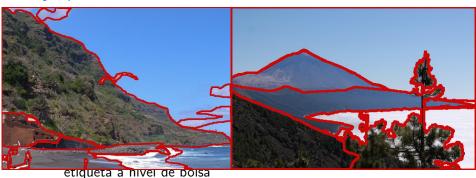
Función subyacente: relación instancia-etiqueta

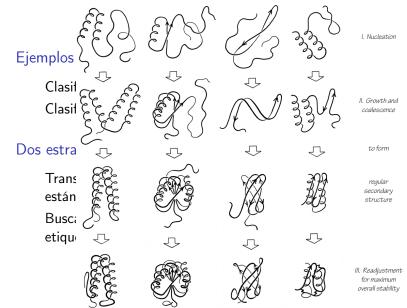
Ejemplos

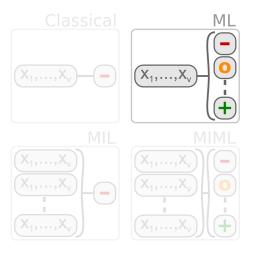


Función subyacente: relación instancia-etiqueta

Ejemplos







Función subyacente: relación instancia-etiqueta

Ejemplos

Clasificación de películas en género

Titanic: Drama? Romance? Sci-fi? Acción?

Trainspotting: Drama? Romance? Social? Acción?

Clasificación de documentos (webs, noticias, etc.) por temática

Preferencias del usuario

Estudiante 1: Minería de datos, Exploración y análisis de datos

Estudiante 2: Procesamiento de imagen, Percepción artificial



Función subyacente: relación instancia-etiqueta



Cristiano Ronaldo, el 'enmascarado'

Mundo Deportivo - hace 13 horas

Cristiano Ronaldo, obsesionado con lucir un físico espectacul en sus redes sociales sus riturales de belleza. El crack ...

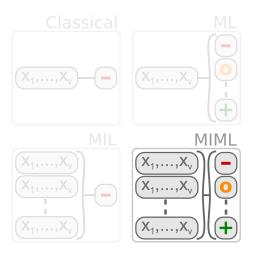
¿Por qué todos hablan de Marisa Mendes? Cristiano Ronaldo Hola - hace 16 horas

El último tratamiento de belleza de Cristiano Ronaldo La Vanguardia - hace 10 horas

El palco del Santiago Bernabéu despelleja a Cristiano Ronaldo Diario Gol - hace 19 horas

Marisa Mendes, nueva community manager de Cristiano Ronaldo Muy citado - Sport - 18 oct. 2016

La desalmada e impactante historia del hijo de Cristiano Ronaldo Completo - Diez.hn - 17 oct. 2016



				Υ.	Υ.		Y	A B C D			
X_1	X_2	 X_n	C	λ_1	^ 2	• • •	Λ_n	Α	В	С	D
0	1	 1	AC	0	1		1	1	0	1	0
0	1	 0	AD	0	1		0	1	0	0	1
1	0	 1	AD BCD	1	0		1	0	1	1	1

Problemas relacionados

Multi Class

Label (Partial) Ranking

Label Distribution

Multi Dimensional

				Υ.	Y.	Y	A B C D			
X_1	X_2	 X_n	C	^ 1	^ 2	 Λ_n	Α	В	С	D
0	1	 1	AC	0	1	 1	1	0	1	0
0	1	 0	AD	0	1	 0	1	0	0	1
1	0	 1	AC AD BCD	1	0	 1	0	1	1	1

Análisis descriptivo

Label cardinality

Label density

Label subsets

Label correlation

				Υ.	Υ.	Y	A B C D			
X_1	X_2	 X_n	C	λ_1	^ 2	 Λn	Α	В	С	D
0	1	 1	AC	0	1	 1	1	0	1	0
0	1	 0	AD	0	1	 0	1	0	0	1
1	0	 1	BCD	1	0	 1	0	1	1	1

Técnicas de resolución

Binary relevance

Classifier chain

Label power set

				V.	V.		V	A B C D			
X_1	X_2	 X_n	С	∧ 1	^ 2	• • •	\wedge_n	Α	В	С	D
			AC		1		1	1	0	1	0
0	1	 0	AD	0	1		0	1	0	0	1
1	0	 1	BCD	1	0		1	0	1	1	1

Evaluación

Subset 0/1: Proporción de casos donde se acierta

Hamming loss: Proporción de etiquetas equivocadas

Jaccard index: Media del tamaño de la intersección entre el de la

union

F1: Media armonica de precision y recall (Micro/Macro)

Bibliografía

Hernandez-Gonzalez J, Inza I, Lozano JA. Weak supervision and other non-standard classification problems: a taxonomy. Pattern Recognition Letters 69, pp. 49-55, 2016

Zhang ML, Zhou ZH. A review on multi-label learning algorithms. IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering 2013;26(8):1819–1837.

Dempster AP, Laird NM, Rubin DB. Maximum likelihood from incomplete data via the EM algorithm. Journal of the Royal Statistical Society: Series B 1977;39(1):1–38.

Clasificación supervisada Problemas no estándar

Jerónimo Hernández González

Exploración y análisis de datos

Máster Universitario en Ingeniería Computacional y Sistemas Inteligentes



ko a

Master eta Doktorego Eskola Escuela de Máster y Doctorad