

Hoy

De qué vamos a hablar

1. Proyecto

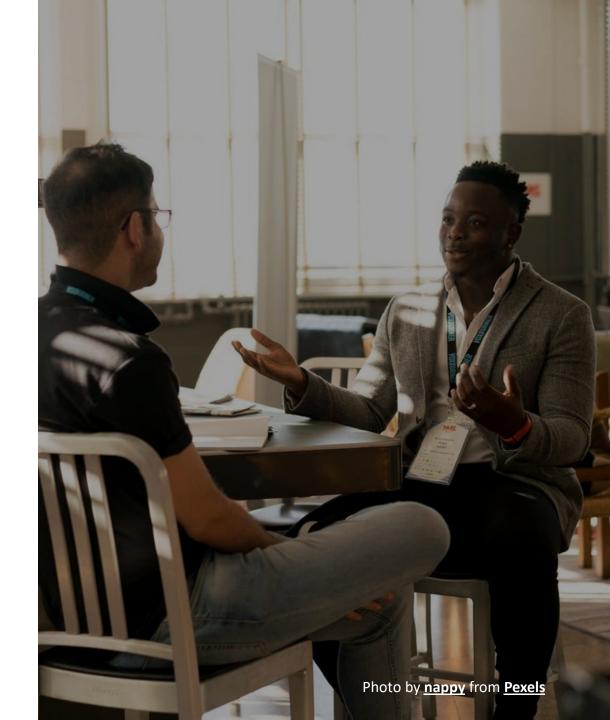
¿Qué nos vamos a llevar de esta clase?

2. Desfile de técnicas

¿Qué tipo de situaciones ataca? ¿Cómo se concluye con? ¿De qué datos se parte?

3. Siguiente paso:

Tareas para elaborar durante siguiente clase. Objetivos de consulta.



Proyecto

Qué nos llevamos hoy



... queremos formar autonomía.

- Por eso el profesor es un facilitador que desbloquea, redirecciona, etc.
- Pero cada estudiante explora y se va encontrando con retos e información nueva.

... queremos formar autonomía.

- Por eso el profesor es un facilitador que desbloquea, redirecciona, etc.
- Pero cada estudiante explora y se va encontrando con retos e información nueva.

• Es activo, es práctico y genera aprendizaje significativo.

Ya hemos pasado por

Ya hemos pasado por

1. Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.

Ya hemos pasado por

- Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.
- 2. Definición y formalización del problema.

Ya hemos pasado por

- Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.
- 2. Definición y formalización del problema.

Identificamos y definimos el problema

Ya hemos pasado por

- Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.
- 2. Definición y formalización del problema.
- 3. Brainstorm de aproximaciones:

Ya hemos pasado por

- Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.
- 2. Definición y formalización del problema.
- 3. Brainstorm de aproximaciones:
 - Ya hemos explorado algunas ideas de estrategia general
 - Hoy vamos a volver sobre técnicas que hemos mencionado en el programa

Ya hemos pasado por

- Definición de palabras y términos con los que describimos el problema.
- 2. Definición y formalización del problema.
- 3. Brainstorm de aproximaciones:
 - Ya hemos explorado algunas ideas de estrategia general
 - Hoy vamos a volver sobre técnicas que hemos mencionado en el programa

VAMOS ANOTANDO QUÉ PODRÍA SERVIRNOS

De aquí pueden salir preguntas

- 1. Técnicas: sobre cómo aplicar / programar, etc.
- 2. Teóricas: para entender bien qué hace y cómo lo hace la técnica
- 3. Otras ...

Vamos anotándolas.

¿Qué haremos al final de la clase?

- 1. Compartir nuestros apuntes en los grupos:
 - Tareas concretas de cosas que vamos a intentar
 - Objetivos de consulta: preguntas que cada uno va a buscar ahorita o la otra clase. Ej. Qué paquete se usa en R para correr _____ técnica. Ej. Buscar un tutorial de ejemplo de uso de esta técnica.
 - Nos asignamos tareas para aprovechar nuestro equipo la siguiente clase

¿Qué haremos al final de la clase?

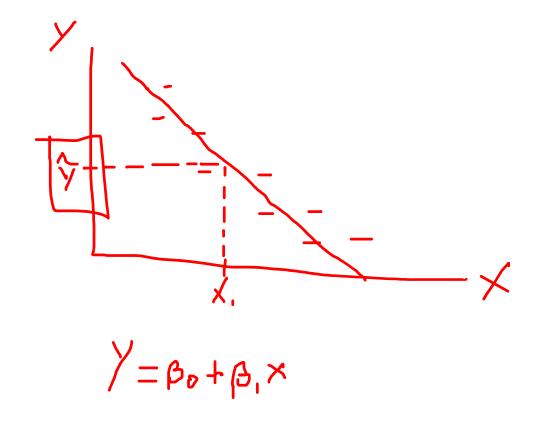
- 1. Compartir nuestros apuntes en los grupos:
 - Tareas concretas de cosas que vamos a intentar
 - Objetivos de consulta: preguntas que cada uno va a buscar ahorita o la otra clase. Ej. Qué paquete se usa en R para correr _____ técnica. Ej. Buscar un tutorial de ejemplo de uso de esta técnica.
 - Nos asignamos tareas para aprovechar nuestro equipo la siguiente clase
- 2. La siguiente clase:
 - Reportamos exploraciones individuales en los grupos
 - Intentamos estimar y correr modelos

Desfile de técnicas

Un repaso a grandes rasgos



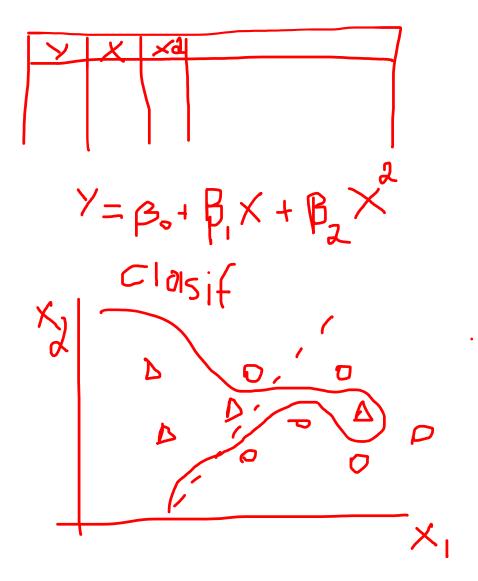
Regresión lineal



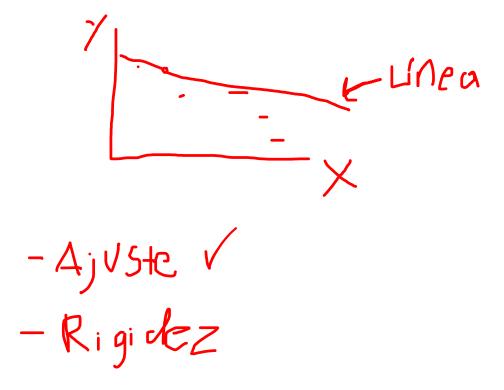
- Ajustamos una línea a la relación entre características y variable etiqueta, graficados en un espacio.
- Predecimos para ciertas características, un valor de etiqueta.
- Conclusión: este dato nuevo, tiene tales características, se espera que tenga este valor de etiqueta.

Regresión polinomial

- Agregamos más características al modelo, e incluimos grados superiores a 1.
- Conclusión: tal observación con tales características, tiene un valor de etiqueta tal.
- Más complejo no necesariamente predice mejor.. Pero... cuando vamos a clasificar: podemos incrementar detalle.



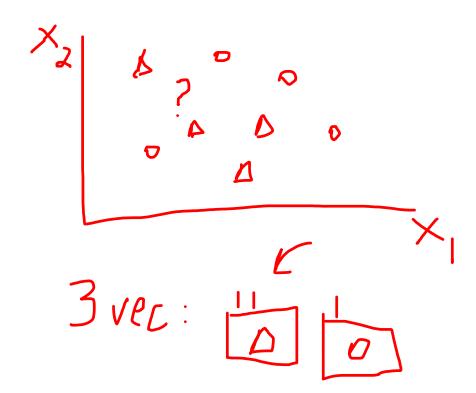
Técnicas de regularización (L1, L2 y elástica)



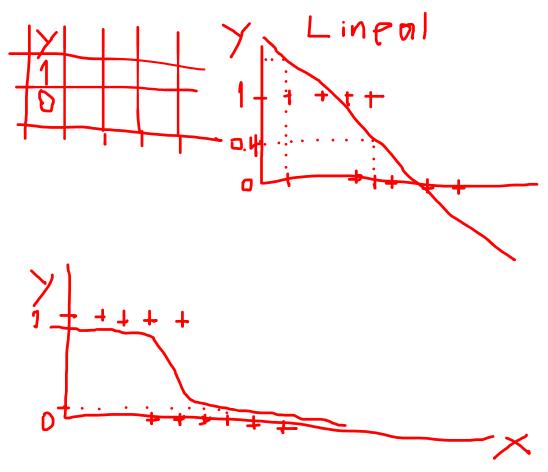
- Ajustar una línea significa que ajustamos su pendiente y su "altura" o intercepto.
- Lo hacemos de forma tal que ajusta lo mejor posible los datos.
- Para mitigar efectos de sobreajuste, podemos imponer rigideces a la línea: no queda tan ajustada pero puede generalizar mejor.

KNN – K vecinos más cercanos

- Clasificamos: graficamos la nueva observación en un espacio de características y votamos los k vecinos más cercanos según su tipo.
- Ajustamos el K, probamos con k's impares para evitar empates.



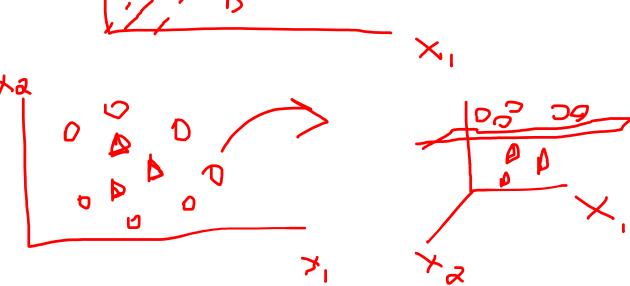
Clasificación con modelo logístico



- Modelo lineal nos permite clasificar prediciendo la probabilidad de una categoría.
- Lineal nos da probabilidades mayores a 1 y menores a 0.
- Podemos usar una función asintótica en 1 y 0.
- ¿Cambia mucho el desempeño?
 Hay que probar.

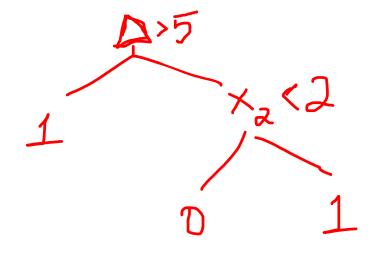
Máquina de vectores de soporte

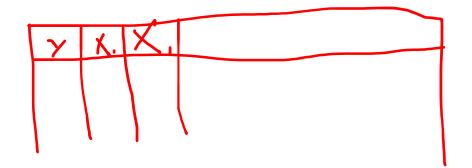
- 1. La máquina escoge un (hiper) plano que separa las categorías en un espacio maximizando el margen entre categorías.
- 2. Si no se pueden separar... se puede aplicar el truco del Kernel.



Volvemos a las 7:12

Árboles de decisión

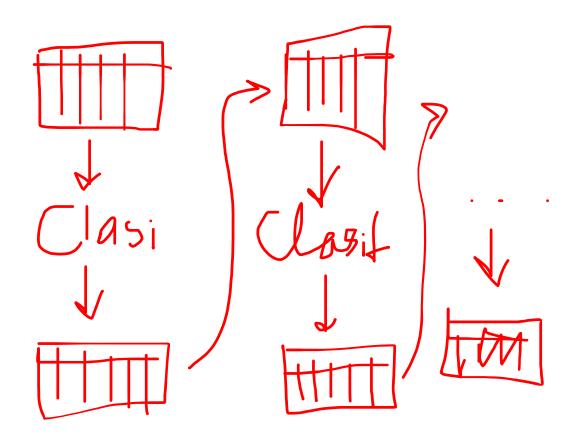




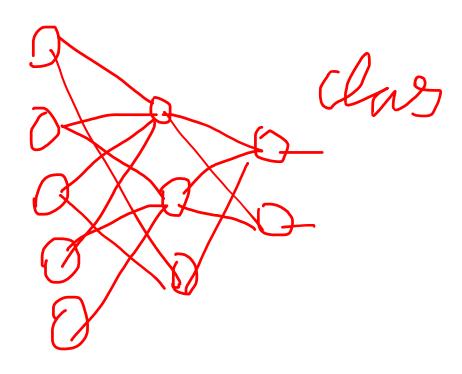
- Partimos de la característica con mayor correlación con la etiqueta a predecir.
- Hacemos una pregunta.
- Luego tomamos la segunda característica más correlacionada.
- Hacemos otra pregunta...
- Hasta llegar a las hojas.

Boosting

- Es una forma de tomar clasificadores débiles y volverlos uno fuerte.
- Tomamos los datos, y los pasamos por un clasificador débil.
- Ponderamos los datos y los pasamos por un segundo clasificador débil.
- Hasta la predicción final.



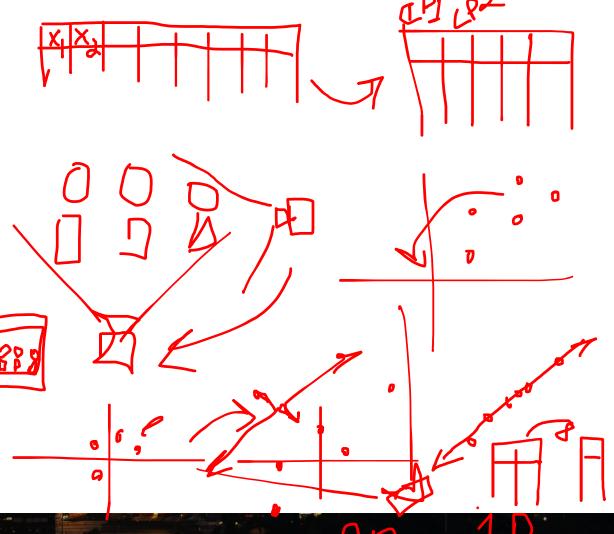
Redes neuronales



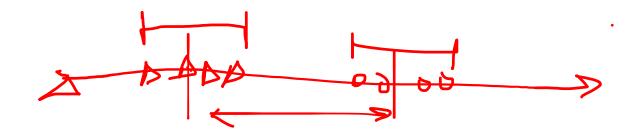
- Nos sirven para clasificar y predecir valores (regresión y clasificación).
- Tomamos una características y vamos modificando los datos capa por capa hasta...
- Predecir unas categorías o valores finales.
- Variamos la arquitectura.

Análisis de Componentes Principales

- 1. Queremos tomar una foto pero no todo el grupo se ve.
- 2. ACP nos indica el ángulo para tomar la foto:
 - 1. Centramos y normalizamos los datos.
 - 2. Estiramos el espacio en una dirección y en una magnitud.
 - 3. Tomamos la foto: generamos nuevas columnas interpretables.
- 3. Perdemos la menor info. posible.



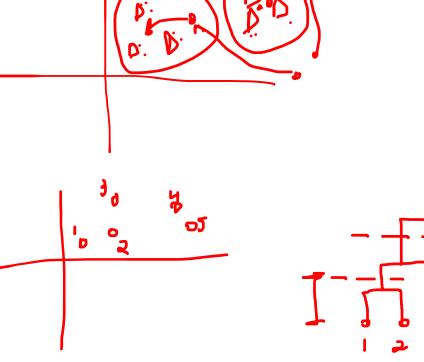
Análisis de discriminante lineal



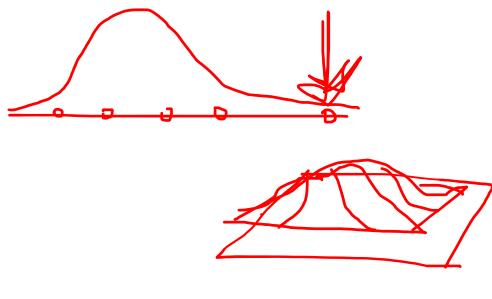
- ACP siempre genera componentes lineales. ADL está pensado para facilitar clasificación.
- Escoge dimensiones que maximizan la varianza entre las medias de las clases (proyectadas)
- Pero además, minimizan la varianza dentro de cada clase (proyectada)

Clustering (k-medias y jerárquicos)

- No supervisado.
- Tenemos datos que queremos agrupar de alguna forma.
- Para un humano puede ser fácil, para un computador no.
- Calculamos las distancias y centramos iterativamente.. O
- Construimos grupos jerárquicos.



Detección de anomalías



Y /

- Identificamos observaciones que son atípicas respecto a las demás.
- Existen dos tipos de detección de anomalías:
- 1. No supervisado: asumimos que los datos son normales
- 2. Supervisado: tenemos datos etiquetados como "normales" o "anormales"

Siguiente paso

Comentario



Ahora...

- 1. Compartir nuestros apuntes en los grupos:
 - ✓ Tareas concretas de cosas que vamos a intentar
 - <u>Objetivos de consulta</u>: preguntas que cada uno va a buscar ahorita o la otra clase. Ej. Qué **paquete** se usa en R para correr _____ técnica. Ej. Buscar un **tutorial** de ejemplo de uso de esta técnica.
 - Nos asignamos tareas para aprovechar nuestro equipo la siguiente clase.