

# Inferencia Estadística y Reconocimiento de Patrones

UNaB, Lic. Cs. de Datos, 2021 cuat. 2

Sebastián Pedersen (sebastian.pedersen (at) unab (punto) edu (punto) ar)

# Clasificadores bayesianos, bayes ingenuo

(Clasificación supervisada)

# Recordatorio del problema de clasificación supervisada

1. Tengo datos de entrenamiento:  $(X_1, X_2, \dots, X_p) \rightarrow Y$ 
  - a.  $(X_1, \dots, X_p)$  son las variables, características o predictores (lo que mido)
  - b.  $Y$  es la clasificación, target, label o etiqueta.
  - c. Tengo muchos de estos datos (o la cantidad que pueda).
2. Con los datos de entrenamiento construyo mi modelo predictor/clasificador.
3. Con el modelo predictor clasifico nuevos datos  $(X_1, \dots, X_p)$ 
  - a. Ej.: (peso, altura, presión, cant. infartos)  $\rightarrow$  Sí/No riesgo cardíaco.
4. Queda en el tintero: ¿cómo evalúo mi modelo predictor?, ¿qué tan bien está clasificando?

# Punto de vista Probabilidad/Estadística

- Intento predecir  $Y$  dados  $(X_1, \dots, X_p)$ 
  - (peso, altura, presión, cant. infartos)  $\rightarrow$  SÍ/NO con prob.  $p$ .
  - $(80, 170, 150, 2) \rightarrow$  SÍ con prob. 0.6
  - $(60, 155, 140, 1) \rightarrow$  NO con prob. 0.3
  - Etc.
- Es decir intento estimar  $P(Y=1 \mid X_1, \dots, X_p=x_1, \dots, x_p)$
- Una vez que tengo estimada esa probabilidad, pongo una regla para clasificar a los datos nuevos:

Por ejemplo si la estima. de  $P(Y=1 \mid X_1, \dots, X_p=x_1, \dots, x_p) > 0.4 \rightarrow$  SÍ ( $y=1$ )


# Cómo funciona un clasificador bayesiano

Primero transforma la probabilidad que quiere estimar de la siguiente forma:

$$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = \frac{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)}$$

La anterior igualdad viene de aplicar esto:

$$P(Y|X) = \frac{P(Y \cap X)}{P(X)} = \frac{P(X|Y)P(Y)}{P(X)}$$

$$P(X|Y) = \frac{P(X \cap Y)}{P(Y)} \rightarrow P(X \cap Y) = P(X|Y)P(Y)$$


# Cómo funciona un clasificador bayesiano

Ahora usando esa transformación:

$$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = \frac{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)}$$

Estima los valores del miembro derecho (para estimar el miembro izquierdo, que es el objetivo final). Es decir hay que estimar tres cosas:

- $P(Y=1)$
- $P(X_1, \dots, X_p=x_1, \dots, x_p)$
- $P(X_1, \dots, X_p=x_1, \dots, x_p | Y=1)$

$$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = \frac{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)}$$

# Cómo funciona un clasificador bayesiano

1.  $P(Y=1)$  la estima por proporciones de los datos de entrenamiento:

$$\frac{\text{Cant. de datos de entrenamiento con } Y = 1}{\text{Cant. total de datos de entrenamiento}} \simeq P(Y = 1)$$

2. Por el teorema de la Probabilidad Total vale que:

$$P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1) + P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 0)P(Y = 0)$$

Teo. Prob. Total:  $P(X) = \sum_Y P(X|Y)P(Y)$

Y por lo tanto  $P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)$  se puede estimar usando la siguiente y última estimación.

3. Para estimar  $P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p | Y=1)$  hay varias opciones:

- a. Bayes ingenuo (naive Bayes)
- b. Discriminante Lineal o Cuadrático
- c. Otras.

$$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = \frac{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)}$$

# Clasificador bayes ingenuo (naive bayes)

Bayes ingenuo asume independencia:

$$P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1) = P(X_1 = x_1|Y = 1).P(X_2 = x_2|Y = 1).\dots.P(X_p = x_p|Y = 1)$$

Y estima cada término de la siguiente manera:

- Si  $X_i$  cuantitativa discreta (ej. cant. de infartos) estima por proporción:

$$P(X_i = 0|Y = 1) \simeq \frac{\text{Cant. de datos de entrenamiento con } X_i = 0 \text{ y con } Y = 1}{\text{Cant. total de datos de entrenamiento con } Y = 1}$$

$$P(X_i = 1|Y = 1) \simeq \frac{\text{Cant. de datos de entrenamiento con } X_i = 1 \text{ y con } Y = 1}{\text{Cant. total de datos de entrenamiento con } Y = 1}$$

Etc. para todos los valores de  $X_i$ .

- Si  $X_i$  cuantitativa continua (ej. altura) supone que  $X_i|Y = 1 \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$  (existen otras alternativas)
  - Estima  $\mu$  por promedio, y estima  $\sigma$  por varianza (ambas de los valores de  $X_i$  de los datos de entrenamiento cuando  $Y=1$ )
  - Luego la estimación de  $P(X_i=x_i | Y=1)$  es lo que da la normal esa.



# Clasificador bayes ingenuo (naive bayes)

$$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) = \frac{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p)}$$

↑  
Para estimar esta

Estima estas tres cosas.

Ahora dado un dato  $(X_1, \dots, X_p)$  puedo estimar la probabilidad de pertenecer a una clase, es decir puedo hacer una predicción sobre su clasificación:

$P(Y = 1|X_1, \dots, X_p = x_1, \dots, x_p) \simeq$  Dado el dato  $x_1, \dots, x_p$ , la prob. que pertenezca a la clase  $y = 1$

# Referencias

- Hastie, Tibshirani, Introduction to Statistical Learning, sección 4.4.4