

Naïve Bayes

#### Clasificador Bayesiano Ingenuo

- Naïve Bayes (Bayes Ingenuo) es un método de clasificación usado, principalmente, para tareas de clasificación de documentos (texto).
- Es un **método cualitativo**: representa como <mark>se relacionan los atributos</mark> de forma causal o señalando correlación entre ellos.
- Es un **método cuantitativo**: da <mark>una medida probabilística</mark> de la importancia de los atributos.

#### Clasificador Bayesiano Ingenuo

#### Propiedades de este método bayesiano:

- Cada ejemplo observado modifica la probabilidad de que la hipótesis formulada sea correcta, aumentándola o disminuyéndola.
- Es robusto al posible ruido presente en los ejemplos de entrenamiento (datos incompletos o erróneos).
- Permite que la predicción considere el conocimiento a priori o conocimiento del dominio en forma de probabilidades.

Clasicadores bayesianos. El algoritmo Naïve Bayes. Constantino Malagón Luque.

Sea  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$  una instancia del conjunto de datos la cual tiene asignada una de k posibles clases. El clasificador Bayesiano Ingenuo (BI) busca determinar su clase correcta, que se puede representar como:

$$argmax_k \ p(C_k|x_1,...,x_n)$$

¿Cómo se puede representar la expresión anterior utilizando el teorema de Bayes?

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

Sea  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$  una instancia del conjunto de datos la cual tiene asignada una de k posibles clases. El clasificador Bayesiano Ingenuo (BI) busca determinar su clase correcta, que se puede representar como:

$$argmax_k \ p(C_k|x_1,...,x_n)$$

Solución:

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

El numerador de la expresión anterior se puede expresar como una función de probabilidad conjunta:

$$p(C_k, x_1, \dots, x_n)$$

¿Por qué?

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

El numerador de la expresión anterior se puede expresar como una función de probabilidad conjunta:

$$p(C_k, x_1, \dots, x_n)$$

¿Por qué?

$$P(X = x, Y = y) = P(Y = y | X = x)P(X = x)$$
  
=  $P(X = x | Y = y)P(Y = y)$ 

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

Expandir recursivamente empezando por  $x_1$ 

$$p(C_k, x_1, \dots, x_n)$$

Considerando que

$$P(X = x, Y = y) = P(Y = y | X = x)P(X = x)$$
  
=  $P(X = x | Y = y)P(Y = y)$ 

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

Expandiendo

$$p(C_k, x_1, \dots, x_n)$$

se tiene que:

$$\begin{split} p(C_k, x_1, \dots, x_n) &= p(x_1 | x_2, \dots, x_n, C_k) \cdot p(x_2, \dots, x_n, C_k) \\ &= p(x_1 | x_2, \dots, x_n, C_k) \cdot p(x_2 | x_3, \dots, x_n, C_k) \cdot p(x_3, \dots, x_k, C_k) \\ &\vdots \\ &= p(x_1 | x_2, \dots, x_n, C_k) \cdot \dots \cdot p(x_{n-1} | x_n, C_k) \cdot p(x_n | C_k) \cdot p(C_k) \end{split}$$

$$p(x_1|x_2,\ldots,x_n,C_k)\cdot\ldots\cdot p(x_{n-1}|x_n,C_k)\cdot p(x_n|C_k)\cdot p(C_k)$$

Si suponemos que cada característica es independiente una de otra, i.e.,  $x_i$  es independiente de  $x_i$ , se tiene que:

$$p(x_i|x_{i+1},...,x_n,C_k) = p(x_i|C_k)$$

Por lo que

$$p(C_k|x_1, \dots, x_n) \propto p(C_k, x_1, \dots x_n)$$

$$\propto p(C_k)p(x_1|C_k) \cdot \dots \cdot p(x_n|C_k)$$

$$\propto p(C_k)\prod_{i=1}^n p(x_i|C_k)$$

¿Dónde se encuentra el paso ingenuo?

$$p(C_k|x_1,\ldots,x_n) \propto p(C_k) \prod_{i=1}^n p(x_i|C_k)$$

Del desarrollo anterior, se obtiene la probabilidad de pertenencia a una determinada clase, por lo que simplemente se opta por elegir la mayor:

$$argmax_k \ p(C_k) \prod_{i=1}^n p(x_i|C_k)$$

Si recuerdan,

$$p(C_k|\mathbf{x}) = \frac{p(C_k)p(\mathbf{x}|C_k)}{p(\mathbf{x})}$$

¿Qué pasa con el denominador?

Es constante, por lo que se omite su contribución.

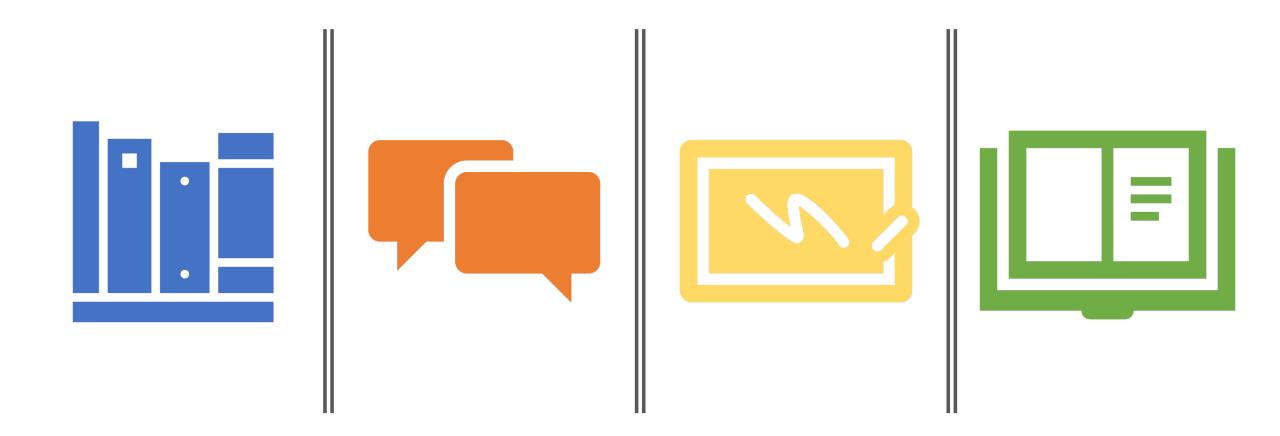
#### ¿Cómo se determinan parámetros

•  $p(x_i)$  se determina contando las veces que ocurre la característica  $x_i$  en el conjunto de entrenamiento y dividiéndolo por el total de elementos en dicho conjunto.

•  $p(x_i|C_k)$  sería el conteo de observaciones de  $x_i$  en la clase k en el conjunto de entrenamiento, dividiéndolo entre la cardinalidad de dicho conjunto.

#### Tarea

- Investigar como funciona el algoritmo Gaussian Naïve Bayes.
  - Diferencias con el método base de Bayes Ingenuo.
  - Cómo se ven esos cambios en la formulación.
  - Extras: interpretaciones gráficas.



# Final de la presentación

¡Gracias!