

### 1. PROBABILIDAD CONDICIONADA.

- Definición
- Espacio de probabilidad  $\mathcal{F}$  y  $\mathcal{P}$  probab.

### 2. TEOREMAS de la PROBAB. CONDICIONADA

- Teorema axiomático extendido
- Teorema del producto

### 3. TEOREMA de la PROBAB. TOTAL

### 4. TRIA. BAYES

### 5. INDEPENDENCIA de SUCECOS

- Definición  $\cap$
- Extensión
- Implicaciones:  $A \cap B$  indep.  $\Rightarrow$

$$\begin{array}{c|c} \overline{A} & \overline{B} \\ \hline A & B \\ \hline \overline{A} & \overline{B} \end{array}$$

050

# ESTAD - T2 . PROBABILIDAD CONDICIONADA .

BUSCAR  $\rightarrow$  TEOREMAS de la PROB. CONDIC.

Excluyendo los teoremas de la axiomática de la prob. condic.

INDEPENDENCIA de SUCEOS.

TEOREMA de la PROBAB. TOTAL

TEOREMA de BAYES .

1 - PROBABILIDAD CONDICIONADA . Sea  $(E, \Omega, P)$  e.p. y sea  $\Omega_1 \in \mathcal{G}$   $P(\Omega_1) > 0$

DEF:  $P(S_1 / S) = \frac{P(S_1 \cap S)}{P(S)}$  , siempre que  $P(S) > 0$

donde  $S_1 \rightarrow$  suceso condicionado

$S \rightarrow$  suceso condicionante ó condición

Idea: Partiendo de la definición de la prob.  $\frac{CF}{CP} = \frac{P(\text{ocurre } S_1 \text{ y ocurre } S)}{P(\text{ocurre } S)}$

El espacio de probabilidad resultante es

$(S, \Omega_S, P_S)$  , siempre que  $P(S) > 0$  es un espacio de probab.

donde el espacio muestral es  $S = E \cap S$  (qto nuevos elementos)

la estructura de  $\sigma$ -álgebra es  $\Omega_S = \Omega \cap S$  (qto nuevos posibles)

y la medida de probab es  $P_S = P(S_i / S)$  para  $S_i \in \Omega$ .

$\Omega_S$  tiene estructura de  $\sigma$ -álgebra:

1 -  $E_S \in \Omega_S \rightarrow E_S = E \cap S \in (\Omega \cap S)$  porque  $E \in \Omega$ ,  $\sigma$ -álgebra.

2 - Si  $A_S \in \Omega_S$ , entonces  $\bar{A}_S \in \Omega_S$

$A_S = A \cap S$ , donde  $A \in \Omega \Rightarrow \bar{A} \in \Omega$  por ser  $\Omega$   $\sigma$ -álgebra.

$\bar{A}_S = S - A = S \cap \bar{A} \in \Omega_S = \Omega \cap S$ .

3 - Si  $A_{iS} \in \Omega_S$ , entonces  $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_{iS} \in \Omega_S$

$A_{iS} = A_i \cap S$ , donde  $A_i \in \Omega$

$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_{iS} = \bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap S) = \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) \cap S \in \Omega \cap S$

$\in \Omega$   
por ser  $\sigma$ -álgebra

$P_S$  es una medida de probabilidad, ya que verifica los tres axiomas de Kolmogorov:

$$P_S = P(S_0/S) \quad \text{para } P(S) > 0, \quad (\text{la probab. asociada a c.p. nunca es un } u^2 \text{ no negativo})$$

$$\text{Ax1. } P(S_0/S) \geq 0 \quad \text{por ser un axioma de probab. } | P(S) \neq 0.$$

$$\text{Ax2. } P(E/S) = 1 \quad (\text{la probab. del espacio muestral es 1})$$

$$\text{Por definici3n, } P(E/S) = \frac{P(E \cap S)}{P(S)} = \frac{P(S)}{P(S)} = 1.$$

Ax3. Dada una sucesi3n numerable de sucesos (condicionados a  $S$ , disjuntos) 2 a 2, la probab. de la uni3n disjunta coincide con la suma de las probab. individualizadas.

$$S_1/S, \dots, S_i/S, \dots \quad \text{tq } (S_i/S) \cap (S_j/S) = \emptyset \quad \forall i \neq j$$

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (S_i/S)\right) = \frac{P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (S_i \cap S)\right)}{P(S)} = \frac{P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (S_i \cap S)\right)}{P(S)}$$

$$\frac{\sum_{i=1}^{\infty} P(S_i \cap S)}{P(S)} = \sum_{i=1}^{\infty} P(S_i/S).$$

la definici3n de probabilidad condicionada se extiende f3cilmente a 2 o m3s sucesos. An',

$$P(S_1/S_2 \cap S_3) = \frac{P(S_1 \cap (S_2 \cap S_3))}{P(S_2 \cap S_3)}$$

$$P(S_1 \cap S_2/S_3) = \frac{P((S_1 \cap S_2) \cap S_3)}{P(S_3)}$$

etc3tera.

# ESTAD - T2

## 2 - TEOREMAS de la PROBAB. CONDICIONADA → extendiendo + probab.

### → Teorema del producto (Regla de la multiplicación).

Dados  $n$  sucesos,  $S_1, S_2, \dots, S_n$ , se verifica

$$P\left(\bigcap_{i=1}^n S_i\right) = P(S_1) \cdot P(S_2/S_1) \cdot P(S_3/S_1 S_2) \cdot \dots \cdot P(S_n/S_1 \dots S_{n-1})$$

Dem.: Por inducción:

1 -  $n=2$

$$P(S_1 \cap S_2) = P(S_1) \cdot P(S_2/S_1) \rightarrow \text{se deduce fácilmente de la def. de } P(S_2/S_1).$$

2 - Sp.  $n-1$  cierto, lo demostramos para  $n$ .

$$n-1 \text{ cierto} \Rightarrow P\left(\bigcap_{i=1}^{n-1} S_i\right) = P(S_1) P(S_2/S_1) \dots P(S_{n-1}/S_1 \dots S_{n-2})$$

la demostración para  $n$  se hace ~~ap~~ a partir de la def. de probab. condicionada.

$$P\left(S_n / \bigcap_{i=1}^{n-1} S_i\right) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P\left(\cancel{S_n} \cap \left(\bigcap_{i=1}^{n-1} S_i\right)\right)}{P\left(\bigcap_{i=1}^{n-1} S_i\right)} \quad \begin{array}{l} \text{tomando } n-1 \text{ cierto} \\ \swarrow \end{array}$$

$$= \frac{P(S_1 \cap \dots \cap S_{n-1} \cap S_n)}{P(S_1) P(S_2/S_1) \dots P(S_{n-1}/S_1 \dots S_{n-2})}$$

y, despejando el numerador queda:

$$P(S_1 \cap \dots \cap S_n) = P(S_1) P(S_2/S_1) \dots P(S_{n-1}/S_1 \dots S_{n-2}) P(S_n/S_1 \dots S_{n-1})$$

q.d.

Para mí, los temas de la probab. condicionada son:

- 1 - Teo. producto
- 2 - TPT
- 3 - Teo. Bayes

} ¿hay más?



## Teoremas de la unión y de la intersección

$$P(A \cup B / C) =$$

$$P(A \cap B / C) =$$

(1)  $P(A \cup B / C) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P((A \cup B) \cap C)}{P(C)} \stackrel{\text{p. distrib}}{=} \frac{P[(A \cap C) \cup (B \cap C)]}{P(C)} =$

$\stackrel{\text{unión}}{=} \frac{P(A \cap C) + P(B \cap C) - P((A \cap C) \cap (B \cap C))}{P(C)} =$

$= \frac{P(A \cap C)}{P(C)} + \frac{P(B \cap C)}{P(C)} - \frac{P((A \cap B) \cap C)}{P(C)} =$

$= P(A/C) + P(B/C) - P(A \cap B / C)$

(2)  $P(A \cap B / C) = \frac{P(A \cap B \cap C)}{P(C)} = \frac{P((A \cap C) \cap (B \cap C))}{P(C)} = ?$

T1 -  $P(\emptyset / S) = 0$

T2 -  $P(S_1 / S \cup \dots \cup S_n / S) = \sum_{i=1}^n P(S_i / S) \quad S_i / S \cap S_j / S = \emptyset$

T3 -  $P(S_1 / S \cup S_2 / S) = P(S_1 / S) + P(S_2 / S) - P(S_1 \cap S_2 / S)$

T4 -  $S_1 \subseteq S_2 \Rightarrow P(S_1 / S) \leq P(S_2 / S)$

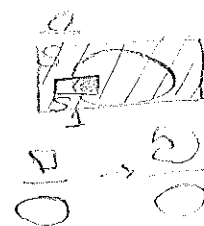
T5 -  $P(S_1 / S) \leq P(S) \leq 1$

(1) T6 -  $P(S_1^c / S) = 1 - P(S_1 / S)$

$$P(S_1 / S) = \frac{P(S_1 \cap S)}{P(S)}$$

$$P(S_1^c / S) = \frac{P(\bar{S}_1 \cap S)}{P(S)}$$

$P(S_1 / S) + P(S_1^c / S) = 1$  porque



$$(S_1 \cap S) \cup (S_1^c \cap S) = S$$

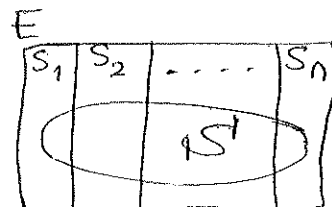
### 3. TEOREMA de la PROBABILIDAD TOTAL.

~~Sea  $S_1, \dots, S_n$  una partición del espacio muestral~~

Sea  $S_1, \dots, S_n$ , una partición del espacio muestral

$$S_i \cap S_j = \emptyset, \forall i \neq j \text{ (disjuntos 2 a 2)}$$

$$\bigcup_{i=1}^n S_i = E$$



y sea  $S$  un suceso tal que  $S \cap S_i \neq \emptyset$   
entonces se verifica 
$$P(S) = \sum_{i=1}^n P(S/S_i) \cdot P(S_i)$$

Demostración:

Al ser  $S_i$  disjuntos, se puede escribir  $S$  como la unión disjunta de  $S_i \cap S$  y su probab será la suma

$$S = (S_1 \cap S) \cup (S_2 \cap S) \dots \cup (S_n \cap S) = \bigcup_{i=1}^n (S_i \cap S)$$

$$P(S) = P\left(\bigcup_{i=1}^n (S_i \cap S)\right) = \sum_{i=1}^n P(S_i \cap S) = (*)$$

Por otro lado, de la def. de probab. condicionada se despeja la probab. conjunta

$$P(S/S_i) = \frac{P(S_i \cap S)}{P(S_i)} \Rightarrow P(S_i \cap S) = P(S/S_i) P(S_i)$$

luego (\*)

$$P(S) = \sum_{i=1}^n P(S/S_i) P(S_i) \quad \text{eqd.}$$

Nota: Este teorema puede extenderse de manera natural de una sucesión finita de  $S_i$  a una sucesión numerable, ya que  $\Omega$  tiene estructura de  $\sigma$ -álgebra.

#### 4. TEOREMA de BAYES.

El teor de Bayes permite calcular las probab. a posteriori a partir de las probab. a priori, donde  
 $P(S_i) \rightarrow$  probab. a priori (probab. de que ocurra  $S_i$  sin imponerle ninguna condición sin otorgar informac. adicional)

$P(S_i/S) \rightarrow$  probab. a posteriori (probab. de que ocurra  $S_i$  condic. a la ocurrencia de  $S$ ,  $S$  es la información adicional).

$P(S/S_i) \rightarrow$  verosimilitudes (correctas prob. a priori y a posteriori)

Las hipótesis del teor de Bayes son las mismas que las del TPT, y además se suponen conocidas las verosimilit.

$S_1, \dots, S_n$  partición de  $E$   $\left\{ \begin{array}{l} S_i \cap S_j = \emptyset \quad \forall i \neq j \\ \bigcup_{i=1}^n S_i = E \end{array} \right.$   
 con  $P(S_i) > 0$

$S$  suceso tq  $S \cap S_i \neq \emptyset$   
 $P(S/S_i)$  conocidas

Entonces se verifica

Para cada  $j$ ,  
 $\textcircled{A}, \quad P(S_j/S) = \frac{P(S/S_j)P(S_j)}{\sum_{i=1}^n P(S/S_i)P(S_i)} = \frac{CF}{CP}$

Donde:

$P(S_j/S) = \frac{P(S_j \cap S)}{P(S)}$   $\rightarrow P(S_j \cap S) = P(S/S_j) \cdot P(S_j)$  conocidas  
 desc.  $\rightarrow P(S) = \sum_{i=1}^n P(S/S_i)P(S_i)$  TPT n

luego  $P(S_j/S) = \frac{P(S/S_j) \cdot P(S_j)}{\sum_{i=1}^n P(S/S_i)P(S_i)}$  para cada  $S_j$  de la partición

Nota: Al igual que TPT se puede extender a una colección numerable.

# ESTAD — T2

## 5- INDEPENDENCIA de SUCESOS. < 7

Definición: Dos sucesos son independientes cuando la probab. de la ocurrencia conjunta coincide con el producto de las probab. marginales.

$$A \text{ y } B \text{ son indep.} \Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

Relación con la probab. condicionada:

Dos sucesos son indep. cuando la probab. condicionada coincide con la probab. marginal.

$$A \text{ y } B \text{ indep.} \Leftrightarrow \begin{cases} P(A/B) = P(A) & , \text{siempre que } P(B) > 0 \\ P(B/A) = P(B) & , \text{siempre que } P(A) > 0 \end{cases}$$

$$P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A)P(B)}{P(B)} = P(A)$$

La extensión a tres sucesos es un poco más compleja, ya que ha de darse la independencia dos a dos y la conjunta, es decir:

$$A, B \text{ y } C \text{ son mutuamente independientes} \Leftrightarrow \begin{cases} P(A \cap B) = P(A)P(B) \\ P(A \cap C) = P(A)P(C) \\ P(B \cap C) = P(B)P(C) \\ P(A \cap B \cap C) = P(A)P(B)P(C) \end{cases}$$

En general,  $\left\{ \begin{array}{l} S_1 \dots S_n \text{ , cito finito de sucesos} \\ S_1 \dots S_i \dots \text{ cito numerable de sucesos} \end{array} \right\}$  son

mutuamente independientes si se verifica:

$$P(S_1 \cap \dots \cap S_n) = P(S_1) \cdot \dots \cdot P(S_n)$$

$$P(S_1 \cap \dots \cap S_i \cap \dots) = P(S_1) \cdot \dots \cdot P(S_i) \cdot \dots$$

(caso numerable, se verifica para subconjuntos numerables)



## ESTAD - T2

De la definici n de independ ncia se dedue la indep. entre los complementarios.

$$\text{Si } A \text{ y } B \text{ indep} \Rightarrow \begin{cases} A \text{ y } \bar{B} \text{ indep} & (1) \\ \bar{A} \text{ y } B \text{ indep} & (2) \\ \bar{A} \text{ y } \bar{B} \text{ indep} & (3) \end{cases}$$

$$(1) A \text{ y } \bar{B} \text{ indep. si } P(A \cap \bar{B}) = P(A)P(\bar{B})$$

$$A \cap \bar{B} = A - B$$

$$A = (A - B) \cup (A \cap B) \text{ disjuntos} \Rightarrow P(A) = P(A - B) + P(A \cap B)$$

$$\text{Al ser } A \text{ y } B \text{ indep, } P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

$$P(A) = P(A - B) + P(A)P(B)$$

$$P(A - B) = P(A)[1 - P(B)]$$

$$\downarrow \qquad \qquad \qquad \downarrow \\ P(A \cap \bar{B}) = P(A) \cdot P(\bar{B}), \text{ qqd}$$

(2) An logo a (1).

$$(3) \bar{A} \text{ y } \bar{B} \text{ son indep} \Leftrightarrow P(\bar{A} \cap \bar{B}) = P(\bar{A})P(\bar{B})$$

Por las leyes de Morgan,

$$\bar{A} \cap \bar{B} = \overline{(A \cup B)}$$

$$P(\bar{A} \cap \bar{B}) = P(\overline{(A \cup B)}) = 1 - P(A \cup B) = 1 - [P(A) + P(B) - \underbrace{P(A \cap B)}_{\text{indep}}] =$$

$$\stackrel{A \text{ indep } B}{=} 1 - [P(A) + P(B) - P(A)P(B)] =$$

$$= 1 - [P(A)(1 - P(B)) + P(B)] =$$

$$= 1 - P(A)(1 - P(B)) - P(B) = 1 - P(B) - P(A)(1 - P(B)) =$$

$$= [1 - P(B)][1 - P(A)] = P(\bar{B})P(\bar{A})$$