

## Tema 4

### Esperanza condicionada

#### • Definición

Sean  $X \in \mathbb{R}$  va. tg.  $\mathbb{E}[Y|X]$

Se define  $\mathbb{E}[Y|X]$  → es va.

- Caso discreto:  $\mathbb{E}[Y|X=x] = \sum_{y \in \text{Supp}(p_{Y|X=x})} y p_{Y|X=x}(y) \quad \forall x \in \mathbb{Z}_X$

valores que toma  $Y$  cuando  $X=x$ , soporte de la func.

- Caso continuo:  $\mathbb{E}[Y|X=x] = \int_{\text{Supp}(f_{Y|X=x})} y f_{Y|X=x}(y) dy \quad \forall x \in \mathbb{Z}_X$

#### • Esperanza condicionada de una función

Sea  $g: \mathbb{Z}_Y \rightarrow \mathbb{R}$  medible la esperanza de  $g(Y)$  cond. a  $x$  de  $X$ :

$$\mathbb{E}[g(Y)|X=x] = \sum_{y \in \text{Supp}(p_{Y|X=x})} g(y) p_{Y|X=x}(y) \vee \int_{\text{Supp}(f_{Y|X=x})} g(y) f_{Y|X=x}(y) dy \quad \forall x \in \mathbb{Z}_X$$

#### • Propiedades

- $|\mathbb{E}[X|Y]| \leq \mathbb{E}[|X| | Y]$  solo UNA b., varias a.
- $\mathbb{E}[\sum_{i=1}^n a_i X_i + b | Y] = \sum_{i=1}^n a_i \mathbb{E}[X_i | Y] + b$
- $\mathbb{E}[\mathbb{E}[g(X)|Y]] = \mathbb{E}[g(X)]$
- $\mathbb{E}[X|g(Y)|Y] = g(Y) \mathbb{E}[X|Y] \wedge \mathbb{E}[h(X)|X] = h(X)$

#### • Esp Condicionada de vectores aleatorios

Con  $X = (X_1, X_n) \sim Y = (Y_1, Y_m)$ , tenemos

$$\mathbb{E}[X|Y] = C \mathbb{E}[X|Y], \quad \mathbb{E}[X_i|Y] \quad \text{Análogo}$$

#### • Momentos condicionados

- No centreados:  $\mathbb{E}[X^k|Y] = g(X) = X^k, \mathbb{E}[g(X)|Y]$
- Centreados:  $\mathbb{E}[C(X - \mathbb{E}[X|Y])^k | Y] = g(X) = [X - \mathbb{E}[X|Y]]^k, \mathbb{E}[g(X)|Y]$

#### • Varianza condicionada

Si  $\mathbb{E}[X^2] \Rightarrow$  i)  $\mathbb{E}[\text{Var}(X|Y)]$  con  $\text{Var}(X|Y) \geq 0$

$$\text{ii) } \text{Var}(X|Y) = \mathbb{E}[X^2|Y] - (\mathbb{E}[X|Y])^2$$

$$\text{iii) } \text{Var}(X) = \text{Var}(\mathbb{E}[X|Y]) + \mathbb{E}[\text{Var}(X|Y)]$$

#### • Regresión mínima cuadrática bidimensional

Consiste en aproximar una va.  $Y$  mediante una func de otra va.  $X$

$Y \approx g(X)$  dep. o endógena

$Y \approx u + \epsilon$  indep. o exógena

Consideramos la función de pérdida o error cuadrático medio ERM como

$$\mathbb{E}[C(Y - g(X))^2]$$

Si buscamos la aproximación óptima  $(g_{opt}(X) = \min_{\varphi} \mathbb{E}[(C(Y - \varphi(X))^2)]$  vemos que

$$(g_{opt}(X) = \mathbb{E}[Y|X] \Rightarrow \mathbb{E}[C(Y - g(X))] = \mathbb{E}[C(Y - \mathbb{E}[Y|X])]$$

$$= \mathbb{E}[C(Y|X) - \mathbb{E}[C(Y|X)]]^2$$

## • Cuavas de regresión

Se define como  $y = \hat{y}_{opt}(x) = E[Y|X=x]$  curva de regresión de  $Y$  sobre  $X$

E.C.M. de la curva:  $E[Var(Y/X)]$

E.C.M. de un valor  $x$ :  $Var(Y/X=x)$

- Propiedades
- S:  $Y$  dep. funcionalmente de  $X$ ,  $Y=f(X) \Rightarrow$  Curva:  $y=f(x)$ , E.C.M. = 0
  - S:  $X$  e  $Y$  independientes,  $y = E[Y] \quad x = E[X]$  rectas paralelas  
E.C.M. =  $Var(CX \cdot CY)$

Cuadro resumen para predecir  $Y$  (equivalentemente para predecir  $X$ )

	Sin observar $X$	Observando $X$	Para valor concreto $X=x$
Predicción para $Y$	$E[Y]$	$E[Y/X]$	$E[Y/X=x]$
E.C.M.	$Var[Y]$	$E[Var[Y/X]]$	$Var[Y/X=x]$

## • Razones de Correlación

- Correlación: estudia la bondad del ajuste encontrado.

- Razón de correlación de  $X$  sobre  $Y$ :  $\rho_{X/Y}^2 = \frac{Var(E[X/Y])}{Var(X)} = 1 - \frac{E[Var(X/Y)]}{Var(X)} \in [0, 1]$   
anál.  $Y$  sobre  $X$

Propiedades  $\rho_{X/Y} > 0 \quad \rho_{X/Y}^2 = \rho_{Y/X}^2$

$$\rho_{X/Y}^2 = \rho_{Y/X}^2 = 0 \Leftrightarrow X = E[XI] \wedge Y = E[YI] \quad X \text{ e } Y \text{ indep.}$$

$$\rho_{X/Y}^2 = 1 \Leftrightarrow X = f(Y), \quad X \text{ dep. func. de } Y$$

## • Planteamiento de la regresión lineal

Objetivo: predecir  $Y$  a partir de una función lineal de  $X$

En este caso:

$$(\hat{y}_{opt}(x)) = \min_{a,b} E[(Y - aX - b)^2]$$

Encontramos que  $a, b$  tq  $\hat{d} = E[(Y - aX - b)^2]$  sea mínimo valórcán

$$a = \frac{Cov(X, Y)}{Var(X)}, \quad b = E[Y] - aE[X]$$

Entonces obtenemos que la Recta de Regresión de  $Y$  sobre  $X$   $R_{Y/X}$  será

$$y - E[Y] = \frac{Cov(X, Y)}{Var(X)}(x - E[X])$$

$$\text{y el E.C.M. } (\hat{y}_{opt}(x)) = Var(Y) - \frac{E[Cov(X, Y)]^2}{Var(X)} = Var(Y) - \frac{Var(CY)}{Var(X)} = Var(Y) - \frac{\rho_{X/Y}^2}{1 - \rho_{X/Y}^2} Var(Y) = \frac{(1 - \rho_{X/Y}^2) Var(Y)}{1 + \rho_{X/Y}^2}$$

Coeficiente de regresión:  $\hat{y}_{Y/X} = \frac{Cov(X, Y)}{Var(X)}$

Propiedades:  $\rightarrow Cov(X, Y) = 0 \Leftrightarrow R_{Y/X} = E[YI] \quad R_{X/Y} = E[XI]$

$\rightarrow$  Si:  $X$  e  $Y$  linealmente relacionadas, se puede obtener una de la otra y las de regresión coinciden con la de dep.  
 $R_{Y/X}$  y  $R_{X/Y}$  se cortan en  $(E[XI], E[YI])$

### Coefficiente de determinación lineal

Como las razones de correlación, mide la bondad del ajuste lineal

$$\rho_{x,y}^2 = \frac{E[\text{Cov}(X,Y)]^2}{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)} = \frac{\rho_{x,y}}{\rho_{x,x}\rho_{y,y}} \in [0,1]$$

#### → Propiedades

- $\rho_{ax+bx+d,y} = \rho_{x,y}$
- $\rho_{x,y}^2 = 0 \Leftrightarrow R_{y/x} = \mathbb{E}[Y|X], R_{x/x} = X = \mathbb{E}[X|X]$
- $\rho_{x,y}^2 = 1 \Leftrightarrow$  Dependencia lineal de  $X, Y$
- $\rho_{x,y}^2 \leq \rho_{y/y}^2, \rho_{x,y}^2 \leq \rho_{x/x}^2$

### Coefficiente de correlación lineal

informa de la bondad y del sentido del ajuste

$$\rho_{x,y} = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}} \in [-1,1]$$

#### → Propiedades

- $\rho_{ax+bx+d,y} = \pm \rho_{x,y}$
- $|\rho_{x,y}| = 1 \Leftrightarrow$  Dep. funcional lineal posit. o negat.
- $|\rho_{x,y}| = 1 \Leftrightarrow$  Rectas de regresión = recta de dep = curva de reg.
- $\rho_{x,y} > 0 \Rightarrow$  Cuando una crece, la otra también
- $\rho_{x,y} < 0 \Rightarrow$  Cuando una decrece, la otra crece y viceversa