

PABLO LÓPEZ LAUDEROS
178803

EXAMEN 1

① P.D. Media muestral de \vec{x} MIN $f(a)$.

$$f(a) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - a)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2x_i a + a^2) = \frac{1}{n} \left\{ \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2a \sum_{i=1}^n x_i + na^2 \right\}$$

$$\Rightarrow \frac{\partial f(a)}{\partial a} = \frac{1}{n} \left\{ -2 \sum_{i=1}^n x_i + 2na \right\} \quad \text{ahora, para ver que es pto. crítico: } \frac{\partial f(a)}{\partial a} = 0$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} \left(-2 \sum_{i=1}^n x_i + 2na \right) = 0 \Leftrightarrow -2 \sum_{i=1}^n x_i + 2na = 0 \Leftrightarrow 2 \left(an - \sum_{i=1}^n x_i \right) = 0$$

$$\Leftrightarrow an - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \Leftrightarrow a = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} \Leftrightarrow a = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$$

Veremos que es MIN:

$$f'(a) = \frac{1}{n} \left\{ -2 \sum_{i=1}^n x_i + 2na \right\} \Rightarrow f''(a) = \frac{1}{n} (2n) = 2 \Rightarrow f''(a) > 0 \quad \forall a$$

$\therefore a = \bar{x}$ es un MÍNIMO

② P.D. $\text{Quantil}_{h(\vec{x})}(\alpha) = h(\text{Quantil}_{\vec{x}}(\alpha))$

DEF $\text{Quantil}_x(\alpha) = \inf \{x : F(x) \geq \alpha\}$

Definición tomada de: "Distribution and Quantile Functions"

Autor: Jean-Marie Dufour

comemos entonces:

$$h(\text{Quantil}_{\vec{x}}(\alpha)) = h(\inf \{x : F(x) \geq \alpha\}) = h(\inf \{x : P\{X \leq x\} \geq \alpha\}) = \star$$

•) pero al ser h no decreciente: $h(\inf(x)) = \inf(h(x))$ (por ANÁLISIS 1)

$$\star = \inf \{h(x) : P\{X \leq h(x)\} \geq \alpha\} = \inf \{h(x) : F(h(x)) \geq \alpha\} = \underset{\substack{\downarrow \\ \text{por def}}}{\text{Quantil}_{h(\vec{x})}(\alpha)}$$

③ ~~P/Def~~ : $\text{Cov}(\hat{F}(x), \hat{F}(y))$
Calcular

Por def : $\hat{F}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 1_{(-\infty, x]}^{(x_i)}$

$$\begin{aligned}
 \Rightarrow \text{cov}(\hat{F}(x), \hat{F}(y)) &= \text{cov}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 1_{(-\infty, x]}^{(x_i)}, \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n 1_{(-\infty, y]}^{(y_j)}\right) \\
 &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\text{cov} \left[1_{(-\infty, x]}^{(x_i)}, 1_{(-\infty, y]}^{(y_j)} \right] \right) \\
 &= \frac{1}{n^2} \left[\sum_i \sum_j E \left[1_{(-\infty, x]}^{x_i} 1_{(-\infty, y]}^{y_j} \right] - E \left[1_{(-\infty, x]}^{x_i} \right] E \left[1_{(-\infty, y]}^{y_j} \right] \right] \\
 &= \frac{1}{n^2} \left\{ \sum_i \sum_j (1 \cdot P\{x_i \leq x, y_j \leq y\} + 0 \cdot P\{x_i > x, y_j > y\}) \right. \\
 &\quad \left. - (1 \cdot P\{x_i \leq x\} + 0 \cdot P\{x_i > x\}) (1 \cdot P\{y_j \leq y\} + 0 \cdot P\{y_j > y\}) \right\} \\
 &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (P\{x_i \leq x, y_j \leq y\} - P\{x_i \leq x\} \cdot P\{y_j \leq y\}) \\
 &= \frac{1}{n^2} \left\{ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (F_{x,y}(x, y) - F_x(x) \cdot F_y(y)) \right\} \\
 &= \frac{1}{n^2} (n^2 F_{x,y}(x, y) - n^2 F_x(x) \cdot F_y(y)) \\
 &= F_{x,y}(x, y) - F_x(x) \cdot F_y(y)
 \end{aligned}$$

② comparaciones 2 a 2 entre una lista

Hay orden parcial, es decir: entre x y y ocurre $x \leq y$ ó $y \leq x$

y no transitividad ($x \leq y \wedge y \leq z$) \nRightarrow ($x \leq z$)

Construir P_{\pm} :

$$P_{\pm} = 1$$

si sus preferencias son iguales

$$P_{\pm} = -1$$

si son opuestas

Podemos construir un mecanismo dónde asignamos a cada alimento una categoría en Dulzura y Nivel de Grasa. (cada una del 1 al 5)

\Rightarrow construiremos un mecanismo entonces en dónde

$$P_{\pm} = \frac{N_s - N_d}{N_s + N_d}$$

dónde N_s es el # de pares en dónde un alimento es más dulce y más graso ($R(x_i) < R(x_j)$ y $R(y_i) < R(y_j)$) es decir # de casos concordantes.

y N_d es el # de casos discordantes, es decir, un par es menos dulce ó más graso ó viceversa, ó si es un empate.

En el ejemplo: $X \hat{=}$ nivel de dulzura \Rightarrow
 $Y \hat{=}$ nivel de grasa

ANA	BETO	concord ó disc.
(1, 3)	(1, 3)	o
(3, 1)	(5, 4)	c
(1, 3)	(3, 1)	d
(1, 3)	(1, 3)	o
(5, 4)	(2, 5)	d