## Profundidad de Datos Funcionales

Nicolas Maldonado Baracaldo Andrés Felipe Patiño López

Departamento de Matemáticas Facultad de Ciencias Universidad de los Andes

Noviembre 2021

Para una muestra aleatoria real  $X_1, X_2, ..., X_n$  poemos definir:

Para una muestra aleatoria real  $X_1, X_2, ..., X_n$  poemos definir:

 $\bullet\,$  El k-ésimo estadístico de orden  $X_{(k)}.$ 

Para una muestra aleatoria real  $X_1, X_2, ..., X_n$  poemos definir:

- El k-ésimo estadístico de orden  $X_{(k)}$ .
- El vector de rangos  $\mathcal{R} = (R_1, \dots, R_n)$ .

Para una muestra aleatoria real  $X_1, X_2, ..., X_n$  poemos definir:

- El k-ésimo estadístico de orden  $X_{(k)}$ .
- El vector de rangos  $\mathcal{R} = (R_1, \dots, R_n)$ .
- L-estadísticos. En partícular, la media truncada.

A lo largo de este curso, ya hemos visto la utilidad del vector de rangos y los estadísticos de orden.

**Profundidad:** Una medida de profundidad en un conjunto de datos proporciona una noción de centralidad de los mismos. Es una función  $D: \mathbb{R}^k \to [0,1]$  que depende de la distribución de los datos (o de la empírica).

 Para finitos datos sin empates la profundidad induce estadísticos de orden.

- Para finitos datos sin empates la profundidad induce estadísticos de orden.
- La mediana será análoga al dato "más profundo" o "más central". Es decir, el estadístico de orden  $X_{(1)}$ .

- Para finitos datos sin empates la profundidad induce estadísticos de orden.
- La mediana será análoga al dato "más profundo" o "más central". Es decir, el estadístico de orden  $X_{(1)}$ .
- Los datos atípicos o los datos extremos serán los "menos profundos" o "menos centrales". Por ejemplo, el estadístico de orden  $X_{(n)}$ .

- Para finitos datos sin empates la profundidad induce estadísticos de orden.
- La mediana será análoga al dato "más profundo" o "más central". Es decir, el estadístico de orden  $X_{(1)}$ .
- Los datos atípicos o los datos extremos serán los "menos profundos" o "menos centrales". Por ejemplo, el estadístico de orden  $X_{(n)}$ .
- Esto implica que las definiciones de profundidad son ligeramente diferentes en dimensiones > 1.

Debido a la naturaleza y la libertad de movimiento en dimensiones más altas, existen una gran variedad de formas de extender las profundidades de datos. Algunas profundidades (Datos multivariados):

- Tukey's Depth
- Simplicial Depth
- L1 Depth

**Objetivo:** Extender estas definiciones a  $X_1(t), \cdots, X_n(t)$  datos funcionales i.i.d.  $F_t$  con trayectorias continuas.

\_\_\_\_

Profundidad vía integración

Suponga que tenemos una profundidad  $D_t$  definida sobre  $\mathbb{R}$  para cada  $t \in [0,1]$  y  $x(t) \in C[(0,1)]$ . Defina:

$$Z(t) = D_t(x(t)), \quad t \in [0, 1]$$

Suponga que tenemos una profundidad  $D_t$  definida sobre  $\mathbb{R}$  para cada  $t \in [0,1]$  y  $x(t) \in C[(0,1)]$ . Defina:

$$Z(t) = D_t(x(t)), \quad t \in [0,1]$$

La profundidad funcional (poblacional) de x = x(t) es

$$I(x) = \int_0^1 Z(t) dt$$

Suponga que tenemos una profundidad  $D_t$  definida sobre  $\mathbb{R}$  para cada  $t \in [0,1]$  y  $x(t) \in C[(0,1)]$ . Defina:

$$Z(t) = D_t(x(t)), \quad t \in [0,1]$$

La profundidad funcional (poblacional) de  $\mathbf{x} = \mathbf{x}(\mathbf{t})$  es

$$I(x) = \int_0^1 Z(t) dt$$

Obs:

• Decimos que x es profundo si I(x) es grande.

Suponga que tenemos una profundidad  $D_t$  definida sobre  $\mathbb{R}$  para cada  $t \in [0,1]$  y  $x(t) \in C[(0,1)]$ . Defina:

$$Z(t) = D_t(x(t)), \quad t \in [0,1]$$

La profundidad funcional (poblacional) de x = x(t) es

$$I(x) = \int_0^1 Z(t) dt$$

#### Obs:

- Decimos que x es profundo si I(x) es grande.
- Si los valores de  $D_t(x(t))$  son pequeños (grandes), los valores de I(x) serán pequeños (grandes).

#### EDO's and ranks

Dados  $X_1(t), \ldots, X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d. con trayectorias continuas definidas en [0, 1], definimos

$$Z_i(t) = D_t(X_i(t)) \quad e \quad I_i = \int_0^1 Z_i(t) \; dt.$$

Ordenamos los valores  $I_k$  de forma decrecientes en profundidad. Si  $I_j$  está en la posición i, entonces  $X_{(i)}(t) = X_j(t)$ . Esto es  $R_j = i$  y

$$X_{(R_j)}(t) = X_j(t).$$

**Version muestral:** En la definición de la profundidad, reemplazamos  $F_t$  por  $F_{n,t}$  (la distribución empírica asociada) en la profundidad.

#### Medias truncadas

Dado  $\alpha>0$  (usualmente no superior 0.25). Podemos definir la media truncada a nivel  $\alpha$  como el promedio de los n $-[n\alpha]$  datos más profundos.

Más precisamente, elegimos  $\beta>0$  tal que el intervalo  $[\beta,\infty)$  contenga  $n-[n\alpha]$  valores de  $I_n(X_i)$  para  $i=1,\cdots,n$ . Entonces:

$$\widehat{\mu}_n = \frac{\sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{[\beta,\infty)}(I_n(X_i))X_i}{\sum_{i=1}^n \mathbb{1}(I_n(X_i))}$$

#### Consistencia

Bajo dos condiciones  $\mathrm{H}_1$  y  $\mathrm{H}_2$  uno puede garantizar que

$$\widehat{\mu}_n \to \mu \text{ c.s.}$$

Donde

$$\mu = \frac{\mathrm{E}(\mathbb{1}_{[\beta,\infty)}(\mathrm{I}(\mathrm{X}_1))\mathrm{X}_1)}{\mathrm{E}(\mathbb{1}_{[\beta,\infty)}(\mathrm{I}(\mathrm{X}_1)))}$$

es la media poblacional recortada.

Profundidad vía bandas

### Profundidad vía bandas

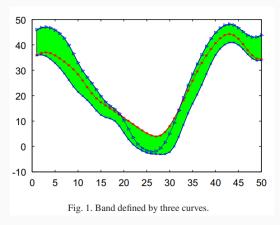
El **grafo** de una curva  $x \in C[a, b]$  está definido por:

$$G(x)=\{(t,x(t)):t\in[a,b]\}$$

Y,la **banda** delimitada por j curvas  $x_1,\dots,x_j$  es:

$$B(x_1,\ldots,x_j) = \left\{ (t,y) : t \in [a,b], \min_{k=1,\ldots,j} x_k(t) \leq y \leq \max_{k=1,\ldots,j} x_k(t) \right\}$$

## Profundidad vía bandas



La medida de profundidad **BD** para una curva x dado un conjunto de curvas  $x_1, \dots, x_n$  está dada por:

$$S_{n,J}(x) = \sum_{j=2}^{J} S_n^{(j)}(x)$$

donde

$$S_n^{(j)}(x) = \binom{n}{j}^{-1} \sum_{1 \leq i_1 \leq \dots \leq i_j \leq n} \mathbb{1}_{\{G(x) \subset B(x_{i_1}, \dots, x_{i_j})\}}(x)$$

#### BD

EDOs: Dados  $X_1(t),\cdots,X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d.

#### BD

**EDOs:** Dados  $X_1(t), \cdots, X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d.

• La mediana se define como

$$X_m = \operatorname{argmax} \, S_{n,J}(X_i)$$

**EDOs:** Dados  $X_1(t), \dots, X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d.

• La mediana se define como

$$X_m = \operatorname{argmax} S_{n,J}(X_i)$$

 Puedo definir estadísticos de orden, rangos y medias truncadas con esta profundidad tal como antes.

#### Restricciones:

**EDOs:** Dados  $X_1(t), \dots, X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d.

• La mediana se define como

$$X_m = \operatorname{argmax} S_{n,J}(X_i)$$

 Puedo definir estadísticos de orden, rangos y medias truncadas con esta profundidad tal como antes.

#### Restricciones:

• Empates cuando J = 2.

**EDOs:** Dados  $X_1(t), \dots, X_n(t)$  procesos estocásticos i.i.d.

• La mediana se define como

$$X_m = \operatorname{argmax} \, S_{n,J}(X_i)$$

 Puedo definir estadísticos de orden, rangos y medias truncadas con esta profundidad tal como antes.

#### **Restricciones:**

- Empates cuando J = 2.
- Variabilidad y cálculo compuacional intensivo cuando J > 3.

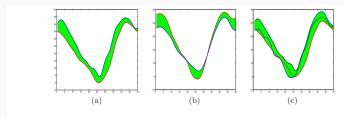


Fig 2. (a) Band determined by two curves, (b) Band determined by two curves, where the curves cross, and (c) Band determined by three curves.

#### BDG

**Idea:** Debilitar un poco la **BD** cambiando la función indicadora por la proporción de tiempo que una curva x vive "dentro" de un conjunto de curvas dadas.

Considere las curvas  $x,x_1,\ldots,x_n$ y para  $j\leq n$  defina

$$A(x;x_{i_1},\ldots,x_{i_j}) = \left\{t \in [a,b]: \min_{k=1,\ldots,j} x_{i_k}(t) \leq y \leq \max_{k=1,\ldots,j} x_{i_k}(t)\right\}$$

#### BDG

Dados  $x(t), x_1(t), \dots, x_n(t)$  definimos la profundidad generalizada de banda BGD por

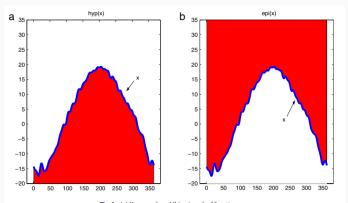
$$GS_{n,J}(x) = \sum_{j=2}^{J} GS_n^{(j)}(x)$$

donde

$$GS_n^{(j)}(x) := \binom{n}{j}^{-1} \sum_{1 < i_2 < \dots < i_i < n} \frac{A(x; x_{i_1}, \dots, x_{i_j})}{b - a}$$

#### Grafo, hipografo, epigrafo

$$\begin{split} G(x) &= \{(t,x(t)): t \in [a,b]\} \\ \text{hyp}(x) &= \{(t,y) \in [a,b] \times \mathbb{R}: y \leq x(t)\} \\ \text{epi}(x) &= \{(t,y) \in [a,b] \times \mathbb{R}: y \geq x(t)\} \end{split}$$



**Fig. 1.** (a) Hypograph and (b) epigraph of function x.

Para una curva x defina:

$$DG_1(x) = P(G(x) \subset hyp(X)) = P(x(t) \leq X(t), t \in [a, b])$$
  

$$DG_2(x) = P(G(x) \subset epi(S)) = P(x(t) \geq X(t), t \in [a, b])$$

Entonces la profundidad half-region (poblacional) de  ${\bf x}$  con respecto a P es definida por:

$$S_H(x) = \mathsf{min}\{DG_1(x), DG_2(x)\}$$

La profundidad half-region de x con respecto a  $x_1, \ldots, x_n$  es:

$$S_{n,H}(x) = \mathsf{min}\{\mathrm{DG}_{1,n}(x),\mathrm{DG}_{2,n}(x)\}$$

donde

$$DG_{1,n}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{1}_{\{G(x_i) \subset hyp(x)\}}(x)$$

$$DG_{2,n}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{1}_{\{G(x_i) \subset epi(x)\}}(x).$$

Cómo en los ejemplos anteriores, podemos definir: mediana, estadísticos de orden, rangos y medias truncadas a nivel  $\alpha$ .

• El dato que maximiza la profundidad es la mediana, es decir,

$$m_n = \operatorname{argmax} S_{n,H}(X)$$

 $\bullet\,$  El dato que tiene la profundidad en la posición k-ésima es el estadístico de orden  $X_{(k)}$ 

# Profundidad vía "half-region" generalizada

De nuevo tenemos un problema similar con los empates. Por tanto, podemos debilitar la definición y considerar la proporción de que la curva está en el epigrafo o en el hipografo. Es decir, para

$$SL(x) = \frac{1}{b-a} E[\lambda \{t \in [a, b] : x(t) \le X(t)\}]$$
$$IL(x) = \frac{1}{b-a} E[\lambda \{t \in [a, b] : x(t) \ge X(t)\}]$$

se define la profundidad:

$$\mathrm{MS}_H(x) = \mathsf{min}\{\mathrm{SL}(x), \mathrm{IL}(x)\}$$

# Profundidad vía "half-region" generalizada

Con respecto a un conjunto de curvas  $x_1, \dots, x_n$  para

$$SL_{n}(x) = \frac{1}{n(b-a)} \sum_{i=1}^{n} \lambda\{t \in [a,b] : x(t) \leq x_{i}(t)\}$$

$$\operatorname{IL}_n(x) = \frac{1}{n(b-a)} \sum_{i=1}^n \lambda\{t \in [a,b] : x(t) \ge x_i(t)\}$$

se define la profundidad

$$\mathrm{MS}_{n,H}(x) = \mathsf{min}\{\mathrm{SL}_n(x), \mathrm{IL}_n(x)\}$$

Gracias