

# Teorema de Erdős-Kac cuantitativo

Trabajo conjunto con X. Yang y L. Chen

---

Arturo Jaramillo Gil

Université du Luxembourg  
National University of Singapore

# Objetivo

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos.

# Objetivo

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos. Sea  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \cup \{0\}$  la función

$$\omega(n) := |\{p \in \mathcal{P}; p \text{ divide } n\}|.$$

# Objetivo

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos. Sea  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \cup \{0\}$  la función

$$\omega(n) := |\{p \in \mathcal{P}; p \text{ divide } n\}|.$$

Por ejemplo,  $\omega(54) = \omega(2 \times 3^2) = 2$ .

# Objetivo

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos. Sea  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \cup \{0\}$  la función

$$\omega(n) := |\{p \in \mathcal{P}; p \text{ divide } n\}|.$$

Por ejemplo,  $\omega(54) = \omega(2 \times 3^2) = 2$ . Sea  $J_n$  una variable aleatoria con distribución uniforme en  $\{1, \dots, n\}$ .

# Objetivo

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos. Sea  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \cup \{0\}$  la función

$$\omega(n) := |\{p \in \mathcal{P}; p \text{ divide } n\}|.$$

Por ejemplo,  $\omega(54) = \omega(2 \times 3^2) = 2$ . Sea  $J_n$  una variable aleatoria con distribución uniforme en  $\{1, \dots, n\}$ .

## Objetivos

- Estudiar el comportamiento de la ley de  $\omega(J_n)$ , cuando  $n$  es grande.

Denotemos por  $\mathcal{P}$  al conjunto de números primos. Sea  $\omega : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N} \cup \{0\}$  la función

$$\omega(n) := |\{p \in \mathcal{P}; p \text{ divide } n\}|.$$

Por ejemplo,  $\omega(54) = \omega(2 \times 3^2) = 2$ . Sea  $J_n$  una variable aleatoria con distribución uniforme en  $\{1, \dots, n\}$ .

## Objetivos

- Estudiar el comportamiento de la ley de  $\omega(J_n)$ , cuando  $n$  es grande.
- ¿Generalizar al caso en que  $\omega$  es reemplazada por una función general  $\psi : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  que únicamente satisfaga  $\psi(ab) = \psi(a) + \psi(b)$  para  $a, b \in \mathbb{N}$  coprimos?

1. Contexto histórico
2. Resultados principales
3. Ideas de las pruebas
  - Simplificación del modelo
  - Método de Stein



## **Contexto histórico**

---

## Teorema de Erdős-Kac clásico (1940)

**Punto de inicio:** Paul Erdős y Mark Kac probaron que

$$Z_n := \frac{\omega(J_n) - \log \log(n)}{\sqrt{\log \log(n)}} \quad (1)$$

converge en distribución hacia una variable gaussiana estándar  $\mathcal{N}$ .

## Teorema de Erdős-Kac clásico (1940)

**Punto de inicio:** Paul Erdős y Mark Kac probaron que

$$Z_n := \frac{\omega(J_n) - \log \log(n)}{\sqrt{\log \log(n)}} \quad (1)$$

converge en distribución hacia una variable gaussiana estándar  $\mathcal{N}$ .

**Intuición:** Definamos  $\mathcal{P}_n := \mathcal{P} \cap [1, n]$ .

# Teorema de Erdős-Kac clásico (1940)

**Punto de inicio:** Paul Erdős y Mark Kac probaron que

$$Z_n := \frac{\omega(J_n) - \log \log(n)}{\sqrt{\log \log(n)}} \quad (1)$$

converge en distribución hacia una variable gaussiana estándar  $\mathcal{N}$ .

**Intuición:** Definamos  $\mathcal{P}_n := \mathcal{P} \cap [1, n]$ . La convergencia en (1) se intuye de la descomposición

$$\omega(J_n) = \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \mathbb{1}_{\{p \text{ divide } J_n\}}. \quad (2)$$

## Pregunta

Podemos estimar el error de la aproximación gaussiana con respecto a una métrica adecuada? como la distancia definida por

$$d_K(X, Y) = \sup_{z \in \mathbb{R}} |\mathbb{P}[X \leq z] - \mathbb{P}[Y \leq z]|$$

## Pregunta

Podemos estimar el error de la aproximación gaussiana con respecto a una métrica adecuada? como la distancia definida por

$$d_K(X, Y) = \sup_{z \in \mathbb{R}} |\mathbb{P}[X \leq z] - \mathbb{P}[Y \leq z]|$$

o

$$d_1(X, Y) = \sup_{h \in \text{Lip}_1} |\mathbb{E}[h(X)] - \mathbb{E}[h(Y)]|,$$

donde  $\text{Lip}_1$  es la familia de funciones Lipschitz con constante de Lipschitz menor o igual a uno.

## Pregunta

Podemos estimar el error de la aproximación gaussiana con respecto a una métrica adecuada? como la distancia definida por

$$d_K(X, Y) = \sup_{z \in \mathbb{R}} |\mathbb{P}[X \leq z] - \mathbb{P}[Y \leq z]|$$

o

$$d_1(X, Y) = \sup_{h \in \text{Lip}_1} |\mathbb{E}[h(X)] - \mathbb{E}[h(Y)]|,$$

donde  $\text{Lip}_1$  es la familia de funciones Lipschitz con constante de Lipschitz menor o igual a uno. Definimos adicionalmente

$$d_{TV}(X, Y) = \sup_{A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})} |\mathbb{P}[X \in A] - \mathbb{P}[Y \in A]|.$$

## Conjetura de LeVeque (1949)

LeVeque mostró que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \frac{\log \log \log(n)}{\log \log(n)^{\frac{1}{4}}},$$

para una constante  $C > 0$  independiente de  $n$ .



## Conjetura de LeVeque (1949)

LeVeque mostró que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \frac{\log \log \log(n)}{\log \log(n)^{\frac{1}{4}}},$$

para una constante  $C > 0$  independiente de  $n$ . También conjeturó que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \log \log(n)^{-\frac{1}{2}}.$$

## Conjetura de LeVeque (1949)

LeVeque mostró que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \frac{\log \log \log(n)}{\log \log(n)^{\frac{1}{4}}},$$

para una constante  $C > 0$  independiente de  $n$ . También conjeturó que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \log \log(n)^{-\frac{1}{2}}.$$

Ésto fue demostrado posteriormente por Rényi y Turán (1958).

## Conjetura de LeVeque (1949)

LeVeque mostró que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \frac{\log \log \log(n)}{\log \log(n)^{\frac{1}{4}}},$$

para una constante  $C > 0$  independiente de  $n$ . También conjeturó que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \log \log(n)^{-\frac{1}{2}}.$$

Ésto fue demostrado posteriormente por Rényi y Turán (1958). La idea central consiste en aproximar  $\mathbb{E}[e^{i\lambda\omega(J_n)}]$ .

## Conjetura de LeVeque (1949)

LeVeque mostró que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \frac{\log \log \log(n)}{\log \log(n)^{\frac{1}{4}}},$$

para una constante  $C > 0$  independiente de  $n$ . También conjeturó que

$$d_K(Z_n, \mathcal{N}) \leq C \log \log(n)^{-\frac{1}{2}}.$$

Ésto fue demostrado posteriormente por Rényi y Turán (1958). La idea central consiste en aproximar  $\mathbb{E}[e^{i\lambda\omega(J_n)}]$ .

*Ingredientes principales:* fórmula de Perron, series de Dirichlet y algunas estimaciones de la función zeta de Riemann  $\zeta$  alrededor de la banda  $\{z \in \mathbb{C} ; \Re(z) = 1\}$ .

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

-  $\alpha_2(54) =$

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

-  $\alpha_2(54) = 1,$



# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

- $\alpha_2(54) = 1$ ,
- $\alpha_3(54) = 2$ ,

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

- $\alpha_2(54) = 1$ ,
- $\alpha_3(54) = 2$ ,
- $\alpha_5(54) = 0$ .

# Un enfoque probabilista

Para  $p \in \mathcal{P}$  dado, definimos  $\alpha_p : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}_0$  como

$$k = \prod_{p \in \mathcal{P}} p^{\alpha_p(k)}.$$

Ejemplo: si  $k = 54 = 2 * 3^2$ , entonces...

- $\alpha_2(54) = 1$ ,
- $\alpha_3(54) = 2$ ,
- $\alpha_5(54) = 0$ .

¿Cual es el comportamiento de  $\alpha_p(J_n)$ ?

## Aproximación para $\alpha_p(J_n)$

Sea  $\{\xi_p\}_{p \in \mathcal{P}}$  una familia de variables geométricas independientes con ley

$$\mathbb{P}[\xi_p = k] = p^{-k}(1 - p^{-1}),$$

para  $k \in \mathbb{N}_0 := \mathbb{N} \cup \{0\}$ .

## Aproximación para $\alpha_p(J_n)$

Sea  $\{\xi_p\}_{p \in \mathcal{P}}$  una familia de variables geométricas independientes con ley

$$\mathbb{P}[\xi_p = k] = p^{-k}(1 - p^{-1}),$$

para  $k \in \mathbb{N}_0 := \mathbb{N} \cup \{0\}$ . Nuestra heurística se basa en la bien conocida aproximación

$$(\alpha_{p_1}(J_n), \dots, \alpha_{p_m}(J_n)) \stackrel{\text{Ley}}{\approx} (\xi_{p_1}, \dots, \xi_{p_m}),$$

válida para  $m \in \mathbb{N}$  y  $p_1, \dots, p_m$  distintos.

## Resultados principales

---

# Teorema del límite central para funciones aditivas

Sea  $\psi : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  tal que  $\psi(ab) = \psi(a) + \psi(b)$  para  $a, b$  co-primos.  
Supondremos que

$$\sup_{p \in \mathcal{P}} |\psi(p)| < \infty \quad \text{y} \quad \sum_{p \in \mathcal{P}} \sum_{k \geq 2} \frac{\psi(p^k)^2}{p^k} < \infty.$$

# Teorema del límite central para funciones aditivas

Sea  $\psi : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  tal que  $\psi(ab) = \psi(a) + \psi(b)$  para  $a, b$  co-primos.  
Supondremos que

$$\sup_{p \in \mathcal{P}} |\psi(p)| < \infty \quad \text{y} \quad \sum_{p \in \mathcal{P}} \sum_{k \geq 2} \frac{\psi(p^k)^2}{p^k} < \infty.$$

Definamos

$$\begin{aligned} \mu_n &= \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) p^{-1} (1 - p^{-1})^{-1} \\ \sigma_n^2 &= \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)^2 p^{-1} (1 - p^{-1})^{-2}. \end{aligned}$$



# Resultado principal para la distancia de Kolmogorov

## Theorem (Chen, Jaramillo, Yang)

*Bajo las condiciones anteriores,*

$$d_K \left( \frac{\psi(J_n) - \mu_n}{\sigma_n}, \mathcal{N} \right) \leq \frac{\kappa_1}{\sigma_n} + \frac{\kappa_2}{\sigma_n^2} + \frac{\kappa_3 \log \log(n)}{\log(n)}$$
$$d_1 \left( \frac{\psi(J_n) - \mu_n}{\sigma_n}, \mathcal{N} \right) \leq \frac{\kappa_4}{\sigma_n} + \frac{\kappa_5}{\sigma_n^2} + \kappa_6 \frac{\log \log(n)^{\frac{1}{2}}}{\log(n)^{\frac{1}{2}}},$$

*donde  $\kappa_1, \dots, \kappa_6$  son explícitas en función de  $\psi$ .*

## **Ideas de las pruebas**

---

## Modelo simplificado: la distribución armónica $H_n$

Sea  $H_n$  una v.a. con  $\mathbb{P}[H_n = k] = \frac{1}{L_n k}$  para  $k \leq n$ , donde  $L_n := \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ .

## Modelo simplificado: la distribución armónica $H_n$

Sea  $H_n$  una v.a. con  $\mathbb{P}[H_n = k] = \frac{1}{L_n k}$  para  $k \leq n$ , donde  $L_n := \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ .

Notemos que

$$H_n = \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\alpha_p(H_n)}.$$

## Modelo simplificado: la distribución armónica $H_n$

Sea  $H_n$  una v.a. con  $\mathbb{P}[H_n = k] = \frac{1}{L_n k}$  para  $k \leq n$ , donde  $L_n := \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ .

Notemos que

$$H_n = \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\alpha_p(H_n)}.$$

### Proposition

*Supongamos que  $n \geq 21$ . Definamos el evento*

$$A_n := \left\{ \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\xi_p} \leq n \right\}. \quad (3)$$

## Modelo simplificado: la distribución armónica $H_n$

Sea  $H_n$  una v.a. con  $\mathbb{P}[H_n = k] = \frac{1}{L_n k}$  para  $k \leq n$ , donde  $L_n := \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ .  
Notemos que

$$H_n = \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\alpha_p(H_n)}.$$

### Proposition

Supongamos que  $n \geq 21$ . Definamos el evento

$$A_n := \left\{ \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\xi_p} \leq n \right\}. \quad (3)$$

Se tiene que

$$\mathcal{L}(\psi(H(n))) = \mathcal{L}\left(\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\alpha_p(H_n)})\right) = \mathcal{L}\left(\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}) \mid A_n\right). \quad (4)$$

Sea  $\{Q(k)\}_{k \geq 1}$  una sucesión de variables independientes entre si e independientes de  $(J_n, H_n)$ , donde  $Q(k)$  se distribuye uniforme sobre

$$\mathcal{P}_k^* := \{1\} \cup \mathcal{P}_k.$$

Sea  $\{Q(k)\}_{k \geq 1}$  una sucesión de variables independientes entre si e independientes de  $(J_n, H_n)$ , donde  $Q(k)$  se distribuye uniforme sobre

$$\mathcal{P}_k^* := \{1\} \cup \mathcal{P}_k.$$

### Lemma (Chen, Jaramillo y Yang)

Para  $n \geq 21$ ,

$$d_{\text{TV}}(J_n, H_n Q(n/H_n)) \leq 61 \frac{\log \log n}{\log n}$$



Sea  $\{Q(k)\}_{k \geq 1}$  una sucesión de variables independientes entre si e independientes de  $(J_n, H_n)$ , donde  $Q(k)$  se distribuye uniforme sobre

$$\mathcal{P}_k^* := \{1\} \cup \mathcal{P}_k.$$

### Lemma (Chen, Jaramillo y Yang)

Para  $n \geq 21$ ,

$$d_{\text{TV}}(J_n, H_n Q(n/H_n)) \leq 61 \frac{\log \log n}{\log n}$$
$$\mathbb{P}[Q(n/H_n) \text{ divide } H_n] \leq 6.4 \frac{\log \log n}{\log n}.$$

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

$$\frac{\psi(J_n)}{\sigma_n} \underset{d_1}{\approx} \frac{\psi(H_n Q(n/H_n))}{\sigma_n}$$

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

$$\frac{\psi(J_n)}{\sigma_n} \underset{d_1}{\approx} \frac{\psi(H_n Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{d_1}{\approx} \frac{\psi(H_n) + \psi(Q(n/H_n))}{\sigma_n}$$

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

$$\frac{\psi(J_n)}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n) + \psi(Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n)}{\sigma_n}$$

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

$$\frac{\psi(J_n)}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n) + \psi(Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n)}{\sigma_n}$$

## Relación entre $\psi(J_n)$ y $\psi(H_n)$

Ya que  $H_n$  y  $Q(n/H_n)$  son primos relativos con alta probabilidad,

$$\frac{\psi(J_n)}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n) + \psi(Q(n/H_n))}{\sigma_n} \underset{\approx}{\approx} \frac{\psi(H_n)}{\sigma_n}$$

Recordemos que condicional sobre  $A_n := \left\{ \prod_{p \in \mathcal{P}_n} p^{\xi_p} \leq n \right\}$ ,

$$\psi(H_n) \stackrel{Law}{\equiv} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}).$$

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface



## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

*Obaservación:*  $\psi(p)\xi_p$  satisface las mismas condiciones.

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

*Obaservación:*  $\psi(p)\xi_p$  satisface las mismas condiciones. Se puede probar que condicional a  $A_n$ ,  $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}) \stackrel{d_1}{\approx} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p$ .

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

*Obaservación:*  $\psi(p)\xi_p$  satisface las mismas condiciones. Se puede probar que condicional a  $A_n$ ,  $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}) \stackrel{d_1}{\approx} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p$ .

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

*Obaservación:*  $\psi(p)\xi_p$  satisface las mismas condiciones. Se puede probar que condicional a  $A_n$ ,  $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}) \stackrel{d_1}{\approx} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p$ .

**El problema se reduce a estimar**

$$d_1 \left( \text{Ley} \left( \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p - \mu_n}{\sigma_n} \mid A_n \right), \mathcal{N} \right).$$

## Linearización para $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p})$

Finalmente, observamos que  $\psi(p^{\xi_p})$  satisface

- Toma el valor cero con probabilidad  $1 - p^{-1}$
- Toma el valor  $\psi(p)$  con probabilidad  $p^{-1}(1 - p^{-1})$
- Toma un valor distinto a cero o  $\psi(p)$  con probabilidad a lo más  $p^{-2}$

*Obaservación:*  $\psi(p)\xi_p$  satisface las mismas condiciones. Se puede probar que condicional a  $A_n$ ,  $\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p^{\xi_p}) \stackrel{d_1}{\approx} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p$ .

**El problema se reduce a estimar**

$$d_1 \left( \text{Ley} \left( \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p)\xi_p - \mu_n}{\sigma_n} \mid A_n \right), \mathcal{N} \right).$$

**Usaremos método de Stein.**



## Lemma (Lema de Stein)

Para toda función suave  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$\mathbb{E}[f'(\mathcal{N})] = \mathbb{E}[\mathcal{N}f(\mathcal{N})]$$

## Lemma (Lema de Stein)

Para toda función suave  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$\mathbb{E}[f'(\mathcal{N})] = \mathbb{E}[\mathcal{N}f(\mathcal{N})]$$

**Heurística de Stein:** si  $X$  es un avariable  $\mathbb{R}$ -valuada, tal que

$$\mathbb{E}[f'(X)] \approx \mathbb{E}[Xf(X)],$$

para una clase suficientemente extensa de funciones  $f$ , entonces  $Z$  se aproxima a  $\mathcal{N}$ .

## Lemma

Sea  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  es 1-Lipchitz, entonces la ecuación

$$f'(x) - xf(x) = h(x) - \mathbb{E}[h(\mathcal{N})]$$

tiene una solución única  $f = f_h$ ,

## Lemma

Sea  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  es 1-Lipchitz, entonces la ecuación

$$f'(x) - xf(x) = h(x) - \mathbb{E}[h(\mathcal{N})]$$

tiene una solución única  $f = f_h$ , que satisface

$$\sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h(w)| \leq 2 \quad \sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h'(w)| \leq \sqrt{2/\pi} \quad \sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h''(w)| \leq 2. \quad (5)$$

## Lemma

Sea  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  es 1-Lipchitz, entonces la ecuación

$$f'(x) - xf(x) = h(x) - \mathbb{E}[h(\mathcal{N})]$$

tiene una solución única  $f = f_h$ , que satisface

$$\sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h(w)| \leq 2 \quad \sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h'(w)| \leq \sqrt{2/\pi} \quad \sup_{w \in \mathbb{R}} |f_h''(w)| \leq 2. \quad (5)$$

Por lo tanto, si  $X$  es una variable aleatoria,

$$d_K(X, \mathcal{N}) \leq \sup_f |\mathbb{E}[f'(X) - Xf(X)]|$$

donde  $f$  pertenece a la familia de funciones que satisfacen (5).

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ .

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$|\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| = \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|$$

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| &= \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]| \\ &\leq 2 |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|. \end{aligned}$$



# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| &= \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]| \\ &\leq 2 |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|. \end{aligned}$$

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| &= \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]| \\ &\leq 2 |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|. \end{aligned}$$

Para estimar el lado derecho, representaremos  $W_n$  como un funcional de un proceso Poisson.

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| &= \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]| \\ &\leq 2 |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|. \end{aligned}$$

Para estimar el lado derecho, representaremos  $W_n$  como un funcional de un proceso Poisson. Consideremos el espacio

$$\mathbb{X} := \{(p, k) : p \in \mathcal{P}, k \in \mathbb{N}_0\}.$$

# Representación en el espacio Poisson

Definamos

$$W_n := \frac{\sum_{p \in \mathcal{P}_n} \psi(p) \xi_p - \mu_n}{\sigma_n}$$

y  $I_n := \mathbb{1}_{A_n}$ . Se puede verificar que

$$\begin{aligned} |\mathbb{E}[Z_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| &= \mathbb{P}[A_n]^{-1} |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]| \\ &\leq 2 |\mathbb{E}[f(W_n) W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n) I_n]|. \end{aligned}$$

Para estimar el lado derecho, representaremos  $W_n$  como un funcional de un proceso Poisson. Consideremos el espacio

$$\mathbb{X} := \{(p, k) : p \in \mathcal{P}, k \in \mathbb{N}_0\}.$$

Sea  $\eta$  un proceso Poisson sobre  $\mathbb{X}$ , con intensidad  $\lambda : \mathbb{X} \rightarrow \mathbb{R}_+$  dada por

$$\lambda(p, k) = \frac{1}{k p^k}, \quad \text{para } p \in \mathcal{P}, k \in \mathbb{N}.$$

Usando funciones características, se puede ver que

$$W_n \stackrel{\text{Ley}}{=} \tilde{\eta}(\rho_n), \quad (6)$$

donde  $\tilde{\eta} = \eta(p, k) - \mathbb{E}[\eta(p, k)]$  es la compensación de  $\eta(p, k)$  y

$$\rho_n(k, p) := \sigma_n^{-1} k \psi(p) \mathbb{1}_{\{p \in \mathcal{P}_n\}}. \quad (7)$$

Usando funciones características, se puede ver que

$$W_n \stackrel{\text{Ley}}{=} \tilde{\eta}(\rho_n), \quad (6)$$

donde  $\tilde{\eta} = \eta(p, k) - \mathbb{E}[\eta(p, k)]$  es la compensación de  $\eta(p, k)$  y

$$\rho_n(k, p) := \sigma_n^{-1} k \psi(p) \mathbb{1}_{\{p \in \mathcal{P}_n\}}. \quad (7)$$

Supondremos que la identidad se cumple puntualmente.

Usando funciones características, se puede ver que

$$W_n \stackrel{\text{Ley}}{=} \tilde{\eta}(\rho_n), \quad (6)$$

donde  $\tilde{\eta} = \eta(p, k) - \mathbb{E}[\eta(p, k)]$  es la compensación de  $\eta(p, k)$  y

$$\rho_n(k, p) := \sigma_n^{-1} k \psi(p) \mathbb{1}_{\{p \in \mathcal{P}_n\}}. \quad (7)$$

Supondremos que la identidad se cumple puntualmente. Como consecuencia, si  $G_n(\eta)$ , para cierta función  $G_n$ ,

Usando funciones características, se puede ver que

$$W_n \stackrel{\text{Ley}}{=} \tilde{\eta}(\rho_n), \quad (6)$$

donde  $\tilde{\eta} = \eta(p, k) - \mathbb{E}[\eta(p, k)]$  es la compensación de  $\eta(p, k)$  y

$$\rho_n(k, p) := \sigma_n^{-1} k \psi(p) \mathbb{1}_{\{p \in \mathcal{P}_n\}}. \quad (7)$$

Supondremos que la identidad se cumple puntualmente. Como consecuencia, si  $G_n(\eta)$ , para cierta función  $G_n$ ,

$$\mathbb{E}[\tilde{\eta}(\rho_n) G_n(\eta)] = \int_{\mathbb{X}} \rho_n(x) \mathbb{E}[D_x G_n(\eta)] \lambda(dx), \quad (8)$$

donde  $D_x G_n(\eta) := G_n(\eta + \delta_x) - G_n(\eta)$ .



Por la fórmula anterior,

$$\mathbb{E}[W_n f(W_n)] = \int_{\mathbb{X}} \rho_n(x) \mathbb{E}[D_x G_n(\eta)] \lambda(dx).$$

Para el caso en que  $G_n = f(W_n)I_n$ , se puede verificar la aproximación  $D_x(f(W_n)I_n) \approx f'(W_n)\rho_n(x)I_n$ , de manera que

$$\mathbb{E}[W_n f(W_n)I_n] \approx \int_{\mathbb{X}} \rho_n(x)^2 \mathbb{E}[f'(W_n)I_n] \lambda(dx) = \mathbb{E}[f'(W_n)I_n].$$

Del anterior análisis se sigue que

$$d_1(Z_n, \mathcal{N})$$

Del anterior análisis se sigue que

$$d_1(Z_n, \mathcal{N}) \approx d_1(\text{Ley}(W_n | A_n), \mathcal{N})$$

Del anterior análisis se sigue que

$$\begin{aligned}d_1(Z_n, \mathcal{N}) &\approx d_1(\text{Ley}(W_n | A_n), \mathcal{N}) \\ &\leq |\mathbb{E}[W_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]|\end{aligned}$$

Del anterior análisis se sigue que

$$\begin{aligned}d_1(Z_n, \mathcal{N}) &\approx d_1(\text{Ley}(W_n \mid A_n), \mathcal{N}) \\ &\leq |\mathbb{E}[W_n f(W_n) - f'(W_n) \mid A_n]| \\ &\leq 2|\mathbb{E}[f(W_n)W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n)I_n]| \end{aligned}$$

Del anterior análisis se sigue que

$$\begin{aligned}d_1(Z_n, \mathcal{N}) &\approx d_1(\text{Ley}(W_n | A_n), \mathcal{N}) \\ &\leq |\mathbb{E}[W_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| \\ &\leq 2|\mathbb{E}[f(W_n)W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n)I_n]| \approx 0\end{aligned}$$

Del anterior análisis se sigue que

$$\begin{aligned}d_1(Z_n, \mathcal{N}) &\approx d_1(\text{Ley}(W_n | A_n), \mathcal{N}) \\ &\leq |\mathbb{E}[W_n f(W_n) - f'(W_n) | A_n]| \\ &\leq 2|\mathbb{E}[f(W_n)W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n)I_n]| \approx 0\end{aligned}$$

Del anterior análisis se sigue que

$$\begin{aligned}d_1(Z_n, \mathcal{N}) &\approx d_1(\text{Ley}(W_n \mid A_n), \mathcal{N}) \\ &\leq |\mathbb{E}[W_n f(W_n) - f'(W_n) \mid A_n]| \\ &\leq 2|\mathbb{E}[f(W_n)W_n I_n] - \mathbb{E}[f'(W_n)I_n]| \approx 0\end{aligned}$$

El resultado se sigue de una estimación adecuada de las aproximaciones.



## Theorem (Chen, Jaramillo y Yang)

*Supongamos que*

$$\lambda_n := \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \frac{\psi(p)}{p-1} > 0, \quad n \in \mathbb{N}. \quad (9)$$

## Theorem (Chen, Jaramillo y Yang)

Supongamos que





$$\lambda_n := \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \frac{\psi(p)}{p-1} > 0, \quad n \in \mathbb{N}. \quad (9)$$

Sea  $M_n$  una variable Poisson con intensidad  $\lambda_n$ . Entonces,

$$d_{TV}(\psi(J_n), M_n) \leq \frac{\gamma_1}{\sqrt{\lambda_n}} + \frac{\gamma_2}{\lambda_n} + \frac{2\gamma_1}{\lambda_n} \sum_{p \in \mathcal{P}_n} \frac{|\psi(p) - 1|}{p}. \quad (10)$$

para  $\gamma_1, \dots, \gamma_3$  explícitas en términos de  $\psi$ .

## Referencias

-  Chen L., Jaramillo A., Yang X. A probabilistic approach to the Erdős-Kac theorem for additive functions. Soon in Arxiv.
-  R. Arratia. On the amount of dependence in the prime factorization of a uniform random integer. In Contemporary combinatorics, volume 10 of Bolyai Soc. Math. Stud., pages 29–91. János Bolyai Math. Soc., Budapest, 2002.
-  A. D. Barbour, E. Kowalski, and A. Nikeghbali. Mod-discrete expansions. Probab. Theory Related Fields, 158(3-4):859–893, 2014.
-  Adam J. Harper. Two new proofs of the Erdős-Kac theorem, with bound on the rate of convergence, by Stein's method for distributional approximations. Math. Proc. Cambridge Philos. Soc., 147(1):95–114, 2009.