

SCALING OF PERCOLATION TRANSITIONS ON ERDÖS-RÉNYI NETWORKS UNDER CENTRALITY-BASED ATTACKS¹

PROCESOS DINÁMICOS EN REDES COMPLEJAS

Nicolás Vazquez

¹Almeira, N., Billoni, O. V., & Perotti, J. I. (2020). Physical Review E, 101(1), 1–9.

INTRODUCCIÓN

¿POR QUÉ ELEGÍ ESTE ARTÍCULO?

PHYSICAL REVIEW E **101**, 012306 (2020)

Scaling of percolation transitions on Erdős-Rényi networks under centrality-based attacks

Nahuel Almeida^{1,2,*}, Orlando Vito Billoni^{1,2,†} and Juan Ignacio Perotti²

¹*Facultad de Matemática, Astronomía, Física y Computación, Universidad Nacional de Córdoba
Ciudad Universitaria, 5000 Córdoba, Argentina*

²*Instituto de Física Enrique Gaviola (IFEG-CONICET) Ciudad Universitaria, 5000 Córdoba, Argentina*



(Received 30 July 2019; revised manuscript received 11 November 2019; published 21 January 2020)

The study of network robustness focuses on the way the overall functionality of a network is affected as some of its constituent parts fail. Failures can occur at random or be part of an intentional attack and, in general, networks behave differently against different removal strategies. Although much effort has been put on this topic, there is no unified framework to study the problem. While random failures have been mostly studied under percolation theory, targeted attacks have been recently restated in terms of network dismantling. In this work, we link these two approaches by performing a finite-size scaling analysis to four dismantling strategies over Erdős-Rényi networks: initial and recalculated high degree removal and initial and recalculated high betweenness removal. We find that the critical exponents associated with the initial attacks are consistent with the ones corresponding to random percolation. For recalculated high degree, the exponents seem to deviate from mean field, but the evidence is not conclusive. Finally, recalculated betweenness produces a very abrupt transition with a hump in the cluster size distribution near the critical point, resembling some explosive percolation processes.

DOI: 10.1103/PhysRevE.101.012306

1. Buen desarrollo de la metodología empleada para hacer análisis de escala a tamaño finito (FSSA) → Útil para mi trabajo de tesis doctoral.
2. Estudio computacional intensivo y reproducible.
3. Abordaje de una pregunta nueva, sobre un problema interesante.

INTRODUCCIÓN

¿POR QUÉ ELEGÍ ESTE ARTÍCULO?

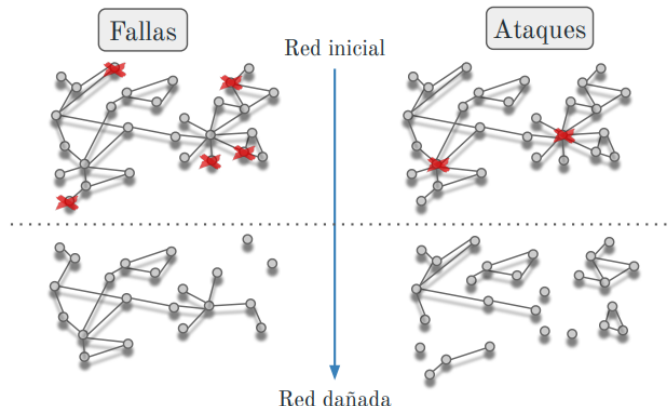
¿De qué trata el artículo?

- ▶ Estudio de **robustez de una red** → Cómo se ve afectada la funcionalidad frente al fallo de sus componentes.
 - Fallas aleatorias
 - Ataques dirigidos
- ▶ Estudio cuantitativo del efecto de 4 estrategias de ataque distintas sobre redes Erdős-Rényi (ER), basadas en diferentes métricas de centralidad.
 - Grado → Medida *local*
 - Betweenness → Medida *global*
- ▶ Estimación de exponentes críticos que caracterizan la transición de fase.

INTRODUCCIÓN

MOTIVACIÓN Y APLICACIONES

- **Transiciones de percolación:** Se observan en redes complejas sociales, biológicas y tecnológicas.
 - Conectadas al estudio de la funcionalidad de sistemas asociados con redes.
- Fallas y ataques → Remoción de nodos²



La efectividad de la estrategia de ataque depende de las características topológicas de la red, así como del tipo de ataque.

²N. Almeida, Tesis doctoral, Facultad de Matemática, Astronomía y Física (FaMAF)- Universidad Nacional de Córdoba, 2022.

INTRODUCCIÓN

EL ARTÍCULO EN CONTEXTO

- ▶ Trabajos previos: *Holme et al.*³, *Wandert et al.*⁴.
- ▶ Se espera que las redes *homogéneas* (ER) sean robustas frente a ataques dirigidos⁵.
- ▶ Watts-Strogatz : Dist. de grado homogénea, pero frágil en escenario de cascada⁶
→ Distribución de betweenness heterogénea.
- ▶ ER tiene distribución homogénea de grado y betweenness → Se espera que el ataque dirigido no tenga un desempeño superior frente a otras estrategias.
El artículo muestra que esto no es así → El ataque por betweenness recalculado es comparable con los mejores métodos para dismantelar redes⁷: "*Percolación explosiva*".

³P. Holme, B. J. Kim, C. N. Yoon, and S. K. Han, Phys. Rev. E 65, 056109 (2002).

⁴S. Wandelt, X. Sun, D. Feng, M. Zanin, and S. Havlin, Sci. Rep. 8, 13513 (2018).

⁵P. Crucitti, V. Latora, M. Marchiori, and A. Rapisarda, Phys. A Stat. Mech. Its Appl. 340, 388 (2004).

⁶Y. Xia, J. Fan, and D. Hill, Phys. A Stat. Mech. Its Appl. 389, 1281 (2010).

⁷A. Braunstein, L. Dall'Asta, G. Semerjian, and L. Zdeborová, Proc. Natl. Acad. Sci. 113, 12368 (2016).

INTRODUCCIÓN

CONCEPTOS CLAVE

(Muy) breve reseña sobre percolación⁸

- ▶ ¿Cuál es la relación entre la estructura de una red y su funcionalidad?
→ No existe teoría unificada!
- ▶ Avances: Estudio del fenómeno de percolación.

Consideremos una red conexas de N nodos, de la cual se ha removido una fracción f . La red podrá mantener su funcionalidad mientras exista una componente S_1 (“gigante”) $\sim N$

- ▶ En el límite $N \rightarrow \infty$, aparece una transición de fase continua a una *fracción crítica* de nodos removidos f_c (umbral de percolación)

$$S_1 = \begin{cases} 0, & f < f_c, \\ a(f_c - f)^\beta, & f \geq f_c \end{cases}$$

⁸D. Stauffer and A. Aharony, Introduction To Percolation Theory (Taylor & Francis, 2018).

INTRODUCCIÓN

CONCEPTOS CLAVE

(Muy) breve reseña sobre percolación

Otras cantidades manifiestan este comportamiento crítico cerca del umbral de percolación.

- Distribución de componentes n_s :

$$n_s \sim s^{-\tau} e^{-s/s^*}, \quad f = f_c \rightarrow n_s \sim s^{-\tau}$$

- Tamaño medio de componente $\langle s \rangle$ (susceptibilidad):

$$\langle s \rangle = \frac{\sum'_s s^2 n_s}{\sum'_s s n_s} \sim |f - f_c|^{-\gamma}$$

- Longitud de correlación $\xi \sim |f_c - f|^{-\nu}$

- β, τ, γ, ν : **Exponentes críticos**

$$\tau = 2 + \frac{\beta}{\gamma + \beta}, \quad \frac{2}{d\nu} + \frac{\gamma}{d\nu} = 1$$

METODOLOGÍA

CONCEPTOS CLAVE⁹

Métricas de centralidad en redes

- ▶ **Grado:** Nro. de enlaces de un nodo.
 - Bajo costo computacional ($\mathcal{O}(\langle k \rangle)N$)
 - Medida de caracter local.
 - Distribución de grado $P(k)$: Distribución de probabilidad asociada al grado.
- ▶ **Betweenness:** Frecuencia con la que un nodo está ubicado sobre caminos que unen a otros nodos.

$$b_i = \sum_{s \neq t} \frac{\sigma_i(s, t)}{\sigma(s, t)}$$

- Alto costo computacional ($\mathcal{O}(NM)$)
- Medida de caracter global.

Redes aleatorias: Modelo de Erdős-Rényi

- ▶ Ensamble $G(N, p)$ de redes de tamaño N en las cuales cada enlace posible está presente con probabilidad p .

$$P(k) \approx \frac{e^{-\langle k \rangle} \langle k \rangle^k}{k!}, \quad \langle k \rangle \approx Np$$

⁹M. Newman, Networks (OUP Oxford, 2018).

METODOLOGÍA

ANÁLISIS DE ESCALA A TAMAÑO FINITO

- La determinación analítica de los exponentes críticos es una tarea difícil.
→ Aproximación del valor real mediante simulaciones numéricas.

Consideremos un sistema de tamaño $N = L^d$, y X una variable termodinámica del sistema. En un entorno cercano a la transición de percolación:

$$X \sim g(t, L), \quad t = \frac{f - f_c}{f_c}$$

Hipótesis de escala:

$$\lambda g(t, L) = g(\lambda^{-\omega} t, \lambda^{-\alpha} L)$$

Tomando $\lambda^\alpha = L$, y definiendo $G(x) := g(x, 1)$, queda

$$g(t, L) = L^{-1/\alpha} G(L^{-\omega/\alpha} t) = L^{-1/\alpha} G(L^{-\omega/\alpha} \xi^{-\nu}), \quad (\xi \sim t^{-1/\nu})$$

El argumento de G debe ser adimensional, por lo tanto $\frac{\omega}{\alpha} + \nu = 0$.

METODOLOGÍA

ANÁLISIS DE ESCALA A TAMAÑO FINITO

Definimos ahora $F(x) := G(x\nu)$,

$$X \sim g(t, L) \sim L^{-\omega/\nu} F(Lt^{1/\nu})$$

Por último, si tomamos el límite termodinámico mientras nos mantenemos cerca de la transición ($N \rightarrow \infty \mid Lt^{1/\nu} = 0$), y empleando la escala para la longitud de correlación, se ve que

$$X \sim L^{-\omega/\nu} \sim \xi^{-\omega/\nu} \sim t^\omega$$

En términos del tamaño N del sistema,

$$\boxed{X \sim N^{-\omega/\bar{\nu}} F(Nt^{1/\bar{\nu}})} \quad \bar{\nu} = d\nu$$

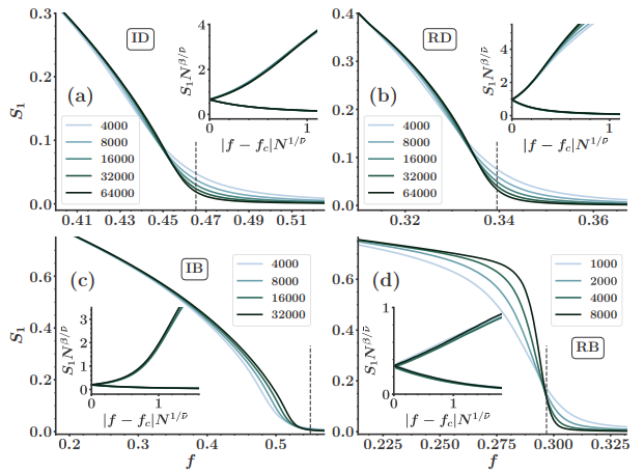
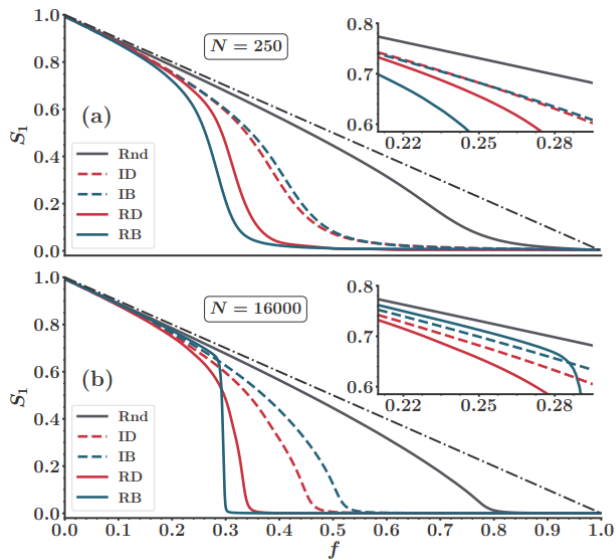
METODOLOGÍA

DETALLES TÉCNICOS

- ▶ Medidas de centralidad estudiadas: Grado y betweenness, inicial y recalculado (ID,IB,RD,RB)
- ▶ Los nodos son ordenados en orden decreciente de acuerdo a la medida de centralidad, y son removidos progresivamente.
- ▶ Redes Erdős-Rényi: $N \sim 10^3 - 10^4$, $\langle k \rangle = 5$.
- ▶ Estadística realizada sobre $\sim 10^3 - 10^4$ realizaciones en cada caso.

RESULTADOS

TRANSICIÓN DE PERCOLACIÓN: PARÁMETRO DE ORDEN



$$S_i(f.N) \sim N^{-\beta/\nu} \tilde{S}_i[(f - f_c) N^{1/\nu}]$$

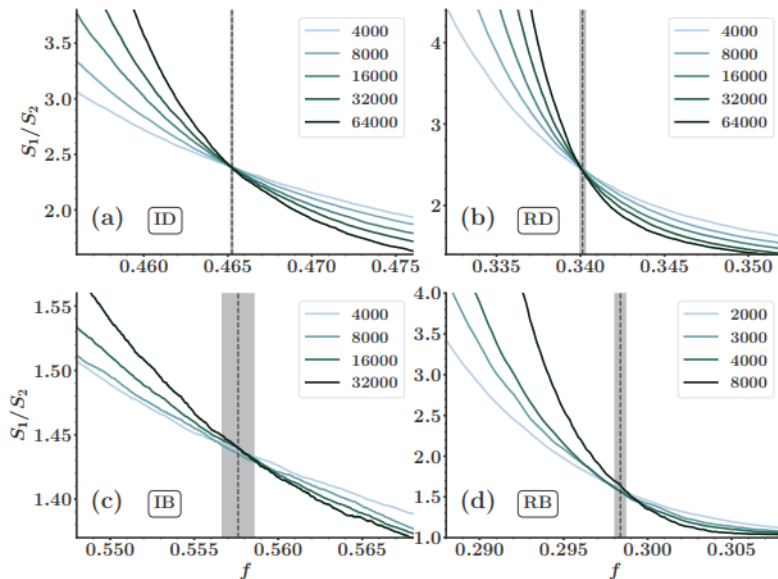
RESULTADOS

TRANSICIÓN DE PERCOLACIÓN: UMBRAL DE PERCOLACIÓN

Empleo del *crossing point method*:

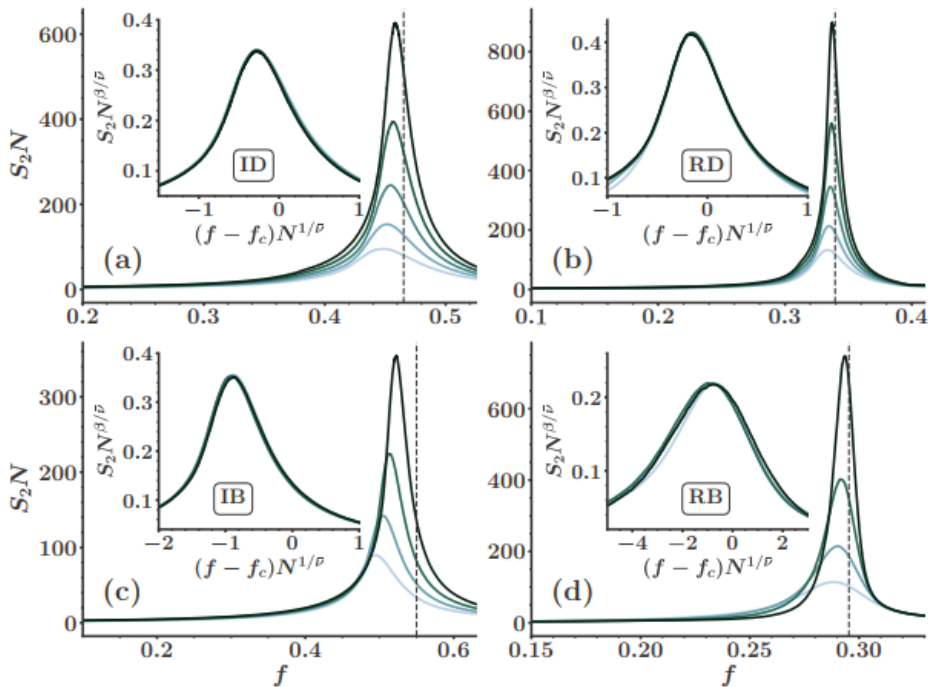
$$S_{ic} := S_i(f_c, N), \quad \frac{S_{1c}(N)}{S_{2c}(N)} \sim \frac{\tilde{S}_1(0)}{\tilde{S}_2(0)}$$

→ Las curvas S_1/S_2 se intersectan en $f = f_c$, independientemente de N



RESULTADOS

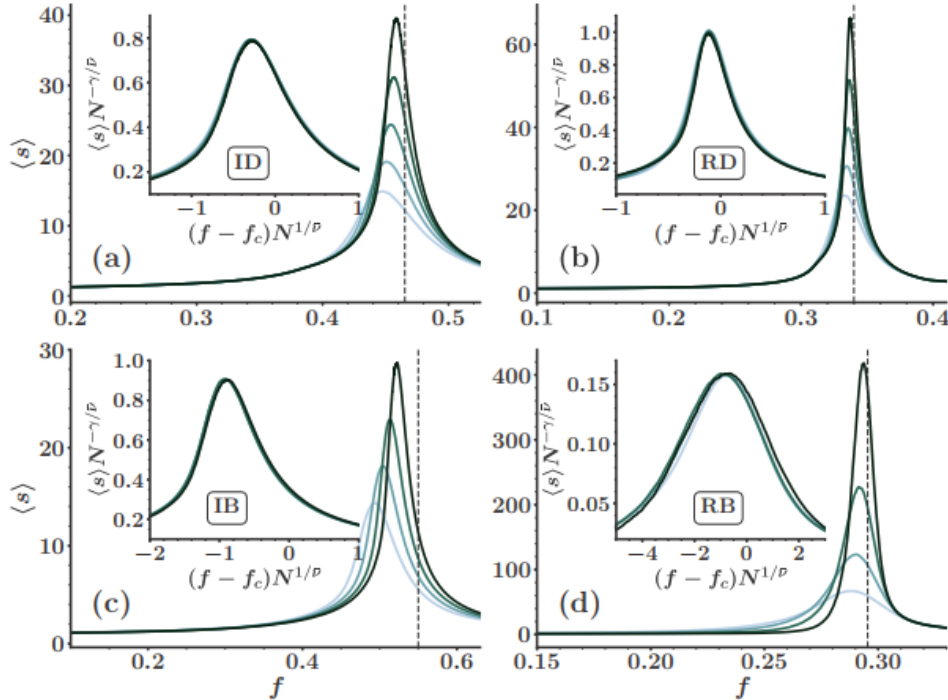
SUSCEPTIBILIDAD Y TAMAÑO DE LA SEGUNDA COMPONENTE MÁS GRANDE



$$NS_i(f.N) \sim N^{1-\beta/\nu} \tilde{S}_i[(f - f_c)N^{1/\nu}]$$

RESULTADOS

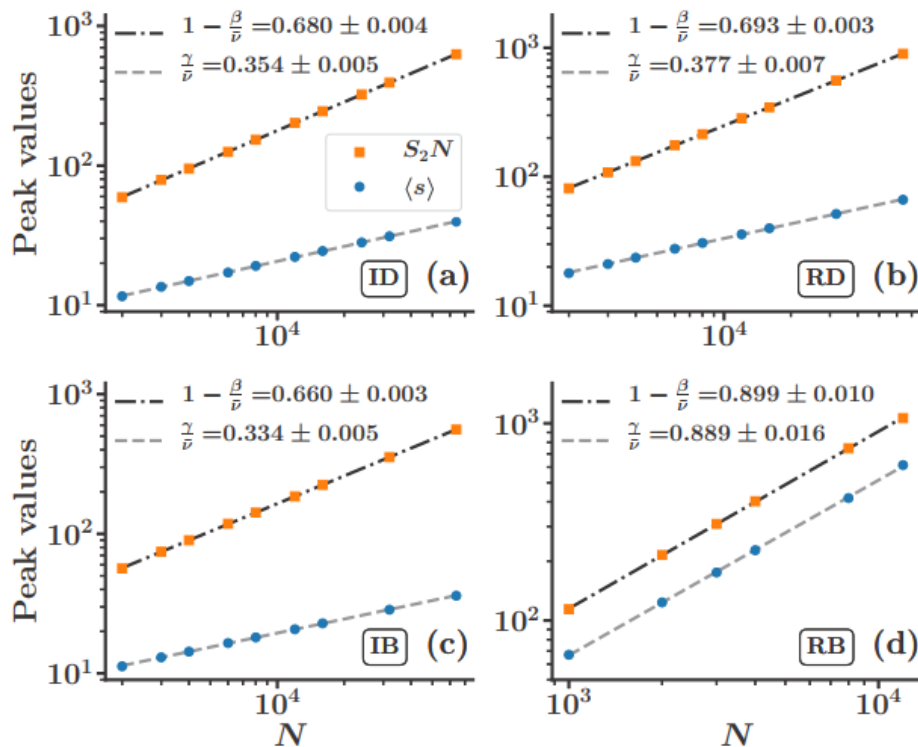
SUSCEPTIBILIDAD Y TAMAÑO DE LA SEGUNDA COMPONENTE MÁS GRANDE



$$\langle s \rangle \sim N^{\gamma/\bar{\nu}} \tilde{S}[(f - f_c) N^{1/\bar{\nu}}]$$

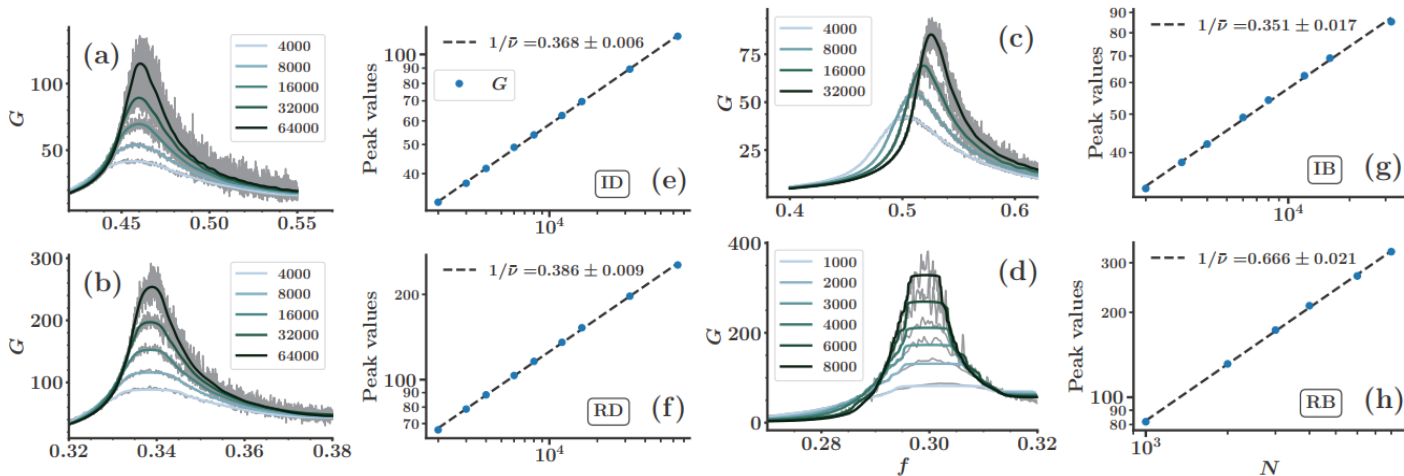
RESULTADOS

AJUSTES: ESTIMACIÓN DE EXPONENTES CRÍTICOS



RESULTADOS

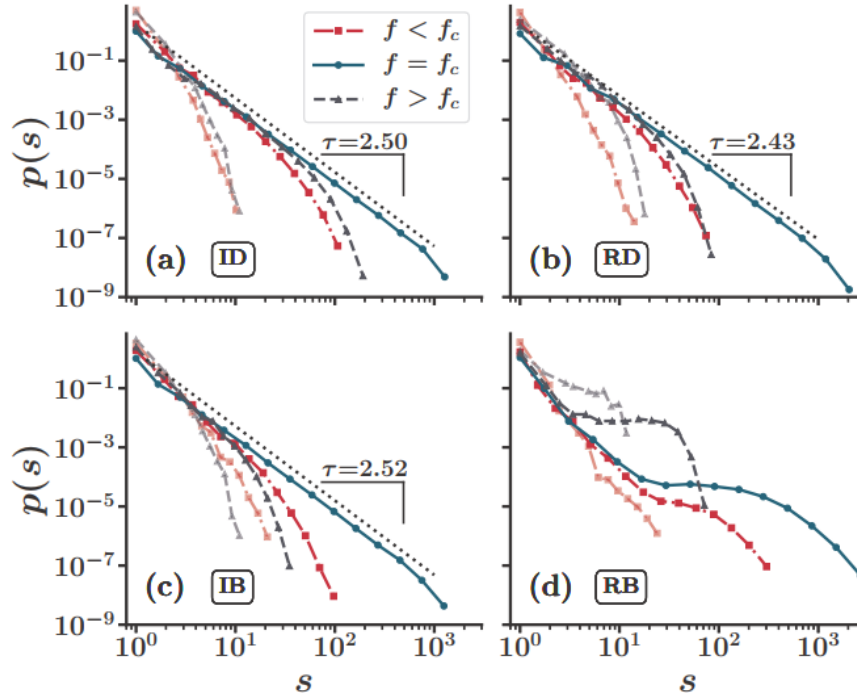
EXPONENTE CRÍTICO $\bar{\nu}$



$$G(f, N) = -\frac{\partial \log S_1(f, N)}{\partial f} \sim N^{1/\bar{\nu}} \tilde{G}[(f - f_c)N^{1/\bar{\nu}}]$$

RESULTADOS

DISTRIBUCIÓN DE TAMAÑO DE COMPONENTES



$$p(s) \sim s^{-\tau}$$

DISCUSIÓN

	f_c	$\beta/\bar{\nu}$	$\gamma/\bar{\nu}$	$\bar{\nu}$	τ
Rnd	0.8	1/3	1/3	3	2.5
ID	0.4652(7)	0.320(4)	0.354(5)	2.72(5)	2.50(2) [2.48(2)]
RD	0.3401(2)	0.307(3)	0.377(7)	2.59(7)	2.43(3) [2.45(2)]
IB	0.558(1)	0.340(3)	0.334(5)	2.8(2)	2.52(2) [2.50(2)]
RB	0.2984(2)	0.10(1)	0.89(2)	1.50(5)	-[2.1(2)]

- ▶ ID y IB son consistentes con campo medio. RD parece diferir: hay literatura que reporta que es consistente¹⁰
- ▶ RB es cualitativamente diferente: “percolación explosiva”. Difícil de determinar el orden de la transición.
- ▶ Atribuido a efectos de tamaño finito: $N^* \sim 10^6$.
- ▶ RB tiene comportamiento crítico y no pertenece a la clase de universalidad de percolación aleatoria.

¹⁰Kim, J.-H., Kim, S.-J., & Goh, K.-I. (2020). Chaos: An Interdisciplinary Journal of Nonlinear Science, 30(7).

CONCLUSIONES

- ▶ RB es el método más eficiente de los estudiados en atacar una red ER.
→ Exponentes no triviales!
- ▶ Desde el punto de vista práctico, betweenness → Flujo
Nodos de mayor carga → Más propensos a fallar (ej. redes de energía)
→ Estudiar vulnerabilidad de los sistemas de red desde esta perspectiva.

FIN