[11pt]article

[utf8]inputenc [T1]fontenc [spanish]babel [a4paper,margin=2.5cm]geometry amsmath,amssymb,amsfonts,mathtools amsthm bm booktabs microtype enumitem graphicx hyperref titlesec array longtable multirow siunitx colorlinks=true,linkcolor=blue,citecolor=blue remark Observación Nota

\*

0pt8pt6pt \*

0pt6pt4pt \*

0pt4pt3pt

# Revisión rigurosa (formato LATEX) de: "Demostración de umbral de correlaciones"

Informe técnico estilo revisor Q1 (Nature) con fórmulas legibles Fecha: October 8, 2025

#### Abstract

Este documento entrega una revisión exhaustiva y autocontenida de la demostración del umbral de correlaciones empleada para construir el grafo funcional de parámetros en la metodología proxy por centralidades. Se verifica la validez formal de los argumentos, se cuantifican vacíos y se aportan definiciones, lemas y recomendaciones para elevar el rigor a nivel Q1. Incluye: (i) criterio de conectividad (Erdős–Rényi), (ii) criterio de significancia estadística (Fisher z, comparaciones múltiples), (iii) métrica información preservada  $I_G(\delta)$  y su conexión con la estructura del grafo, (iv) síntesis y elección de  $\delta^*$ , (v) sensibilidad y robustez, y (vi) porcentajes de eficiencia demostrativa por sección.

### Contents

1	Alcance y diagnóstico general	2
2	Preliminares: notación y objetos	2
3	Criterio de conectividad (Erdős–Rényi)	3

Criterio de significancia estadística 4 Métrica de información preservada  $I_G(\delta)$  $\mathbf{5}$ Síntesis: elección del umbral óptimo  $\delta^{\star}$ 6 Huecos/vacíos detectados y cómo llenarlos 6 Robustez y análisis de sensibilidad 7 Integración con "proxy por centralidades" y la demostración de centralidad 10 Recomendaciones editoriales y de presentación 8 11 Puntuaciones de rigurosidad y eficiencia por sección 8 12 Conclusiones 8

# 1 Alcance y diagnóstico general

**Objetivo.** Justificar un umbral de correlación  $\delta$  para definir aristas en un grafo  $G_{\delta}$  de parámetros  $\{\theta_1, \ldots, \theta_p\}$ , donde se conecta  $(\theta_i, \theta_j)$  si  $|\rho_{ij}| > \delta$ , con  $\rho_{ij}$  la correlación entre perfiles de sensibilidad  $S_i, S_j$ .

**Diagnóstico resumido.** La demostración combina tres criterios: (i) conectividad de la red, (ii) filtrado de correlaciones espurias por ruido, (iii) preservación de información del modelo (varianza de la salida). El planteamiento es sólido, pero identificamos vacíos subsanables: falta citar y matizar el uso del umbral de conectividad de Erdős–Rényi; la regla  $\delta > \rho_{\text{noise}}/2$  aparece sin justificación formal;  $I_G(\delta)$  no está definido con precisión operativa. Este informe llena esos huecos.

# 2 Preliminares: notación y objetos

Sea un sistema dinámico (posiblemente no lineal en parámetros)

$$\dot{x}(t) = f(x(t), u(t), \theta), \qquad y(t) = g(x(t)), \tag{1}$$

con  $x(t) \in \mathbb{R}^n$ ,  $u(t) \in \mathbb{R}^m$ ,  $\theta \in \mathbb{R}^p$ ,  $y(t) \in \mathbb{R}^q$ .

Sensibilidades. Definimos

$$J_{\theta}(t) = \frac{\partial x(t)}{\partial \theta} \in R^{n \times p}, \qquad S_{j}(t) = \frac{\partial x(t)}{\partial \theta_{j}} \in R^{n},$$
 (2)

y para la salida

$$J_y(t) = \frac{\partial y(t)}{\partial \theta} = \frac{\partial g}{\partial x} (x(t)) J_{\theta}(t). \tag{3}$$

Correlación 
$$L^2$$
 temporal. En  $[0,T]$ :  $S_j^2_{L^2} = \int_0^T \langle S_j(t), S_j(t) \rangle dt$ , 
$$\rho_{ij} = \operatorname{Corr}(S_i, S_j) = \frac{\int_0^T \langle S_i(t), S_j(t) \rangle dt}{S_{i L^2} S_{j L^2}}.$$

Grafo funcional con umbral  $\delta$ .

$$G_{\delta} = (V, E_{\delta}), \quad V = \{\theta_1, \dots, \theta_n\}, \qquad (\theta_i, \theta_i) \in E_{\delta} \iff |\rho_{ij}| > \delta.$$
 (4)

Opcionalmente, definimos peso  $w_{ij} = |\rho_{ij}|$  y distancia de arco  $\ell_{ij} = 1 - w_{ij} + \varepsilon$ con  $\varepsilon \in (0, 10^{-6}].$ 

#### 3 Criterio de conectividad (Erdős–Rényi)

Definición 1 (Densidad del grafo) La densidad de  $G_{\delta}$  es  $\rho_G(\delta) = |E_{\delta}|p2$ .

Teorema 1 (Umbral de conectividad, forma práctica) Para p nodos, el umbral asintótico de conectividad de un grafo aleatorio homogéneo es  $\rho_{\rm crit} \approx$  $\ln pp$ . Si  $\rho_G(\delta) > \ln pp$ , la probabilidad de conectividad es alta; por debajo, aparecen vértices aislados con alta probabilidad.

[Aplicabilidad] Nuestro  $G_{\delta}$  no es uniforme aleatorio; no obstante, tomamos  $\rho_{\rm crit}$ como cota inferior conservadora y verificamos conectividad empíricamente. En modelos con estructura modular, densidades superiores a  $\ln p/p$  pueden seguir sin garantizar 1 componente; por ello, exigimos además la verificación directa de conectividad (número de componentes  $\phi_G(\delta) = 1$ ).

Ejemplo numérico (ilustrativo). Para p=22 parámetros:  $\rho_{\rm crit}=\ln(22)/22\approx$ 0.14. Por tanto, es razonable requerir  $\rho_G(\delta)$ 0.14 y comprobar que  $\phi_G(\delta) = 1$ .

Hueco detectado y solución. Hueco: Uso de  $\ln p/p$  sin citar ni matizar su aplicabilidad. Solución: Añadir referencia estándar de grafos aleatorios y la observación anterior, dejando claro que es cota orientativa + verificación empírica.

# 4 Criterio de significancia estadística

Sea T el número de muestras temporales usadas para estimar  $\rho_{ij}$ . Usamos la aproximación de Fisher  $z = atanh(\hat{\rho})$ :

$$z \approx \mathcal{N}\left(atanh(\rho), \frac{1}{T-3}\right).$$
 (5)

Un IC  $100(1-\alpha)\%$  para  $\rho=0$  es

$$|\hat{\rho}| \le \rho_{\text{noise}}(\alpha, T) = \tanh\left(\frac{z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{T-3}}\right).$$
 (6)

Para T = 31 y  $\alpha = 0.05$ ,  $z_{0.975} = 1.96$  y

$$\rho_{\text{noise}} \approx \tanh\left(\frac{1.96}{\sqrt{28}}\right) \approx 0.37.$$
(7)

### Comparaciones múltiples

Con M=p2 pruebas, Bonferroni lleva a

$$\alpha' = \frac{\alpha}{M}, \qquad \rho_{\text{Bonf}} = \tanh\left(\frac{z_{1-\alpha'/2}}{\sqrt{T-3}}\right),$$
 (8)

que para p=22 y T=31 produce  $\rho_{\rm Bonf}\approx 0.5$  (demasiado alto). Alternativamente, un control FDR (Benjamini–Hochberg) es menos conservador, pero requiere p-valores individuales de correlación.

#### Regla práctica y su justificación

Proponemos filtrar efectos triviales escogiendo

$$\delta 0.2,$$
 (9)

apoyado en dos ideas: (i) umbral cualitativo de Cohen:  $|\rho| < 0.2$  se considera efecto débil; (ii) compromiso entre no inflar falsos positivos y no fragmentar el grafo;  $\delta = 0.2$  filtra ruido débil sin exigir significancia 95% por enlace.

[Cuantificación del riesgo de falsos positivos] Bajo  $H_0: \rho=0$  y  $T=31, P(|\hat{\rho}|>0.2)\approx 0.27$  por par; con M=231 pares, si todo fuese ruido esperaríamos  $\approx 62$  enlaces falsos. En la práctica, la presencia de correlaciones reales reduce esta cifra efectiva y, lo crucial, el criterio de conectividad (Sec. 3) y la métrica  $I_G(\delta)$  (Sec. 5) controlan que la red resultante represente la dinámica del modelo. Este balance debe explicitarse en el texto.

Hueco detectado y solución. Hueco: la regla  $\delta > \rho_{\text{noise}}/2$  (p.ej. 0.18) aparece ad-hoc. Solución: Sustituirla por el argumento anterior (Cohen + riesgo) y/o presentar FDR como alternativa; justificar por qué  $\delta \approx 0.2$  es un compromiso estable en el caso de estudio y cómo se replicaría en otros.

# 5 Métrica de información preservada $I_G(\delta)$

Definición 2 (Selección inducida por  $G_{\delta}$ ) Para un umbral  $\delta$  fijo, definimos un procedimiento de reducción S:

[leftmargin=1.2em]

- Si  $G_{\delta}$  es conexo  $(\phi_G(\delta) = 1)$ , tomamos  $\Theta_{\delta} = \{\theta_1, \dots, \theta_p\}$ .
- Si G<sub>δ</sub> tiene k > 1 componentes, tomamos Θ<sub>δ</sub> como los parámetros de la componente gigante (o, alternativamente, un representante por componente).

Definición 3 (Información preservada por el grafo) Definimos

$$I_G(\delta) = \operatorname{Var}(y \mid \Theta_{\delta}), \tag{10}$$

esto es, la varianza de salida cuando solo los parámetros en  $\Theta_{\delta}$  varían (los demás quedan fijados al nominal). Consideramos la fracción

$$\mathcal{R}(\delta) = \frac{I_G(\delta)}{I_G(0)} \in [0, 1],\tag{11}$$

y exigimos  $\mathcal{R}(\delta) > 0.95$  como criterio de retención.

Proposición 1 (Conectividad y redundancia funcional) Si  $G_{\delta}$  es conexo, cada parámetro está conectado a los demás por cadenas de correlaciones fuertes, lo que sugiere redundancia parcial de efectos sobre y. Cuando  $G_{\delta}$  se fragmenta  $(\phi_G(\delta) = k > 1)$ , cada componente tiende a aportar influencia no reproducible por las otras, por lo que  $\mathcal{R}(\delta)$  disminuye si se descartan componentes.

La proposición alinea el comportamiento de  $\mathcal{R}(\delta)$  con la estructura de  $G_{\delta}$ . No requiere cuantificar exactamente la contribución de cada componente; basta observar la caída empírica de  $\mathcal{R}$  cuando  $\phi_G(\delta) > 1$ .

Hueco detectado y solución. Hueco:  $I_G(\delta)$  no estaba definido operacionalmente. Solución: incluir las definiciones anteriores y el procedimiento S. Permite reproducibilidad y conecta formalmente grafo  $\rightarrow$  métrica de varianza.

# 6 Síntesis: elección del umbral óptimo $\delta^*$

Buscamos  $\delta^{\star}$ tal que

$$\delta^{\star} \ satisface \quad \{ \ (C1)\phi_G(\delta^{\star}) = 1 \ y \ \rho_G(\delta^{\star}) > \ln(p)/p, (C2)\delta^{\star}0.2 \ (filtraefectosd\acute{e}biles), (C3)\mathcal{R}(\delta^{\star}) \geq 0.95 \ (mathematical equation of the context of the co$$

#### Procedimiento recomendado

[leftmargin=1.2em]

- 1. Barrer  $\delta$  en una rejilla (p.ej. 0.10, 0.15, 0.20, 0.25, 0.30, 0.35, 0.40).
- 2. Para cada  $\delta$ : calcular  $|E_{\delta}|$ ,  $\rho_G(\delta)$ ,  $\phi_G(\delta)$ , diámetro y  $\mathcal{R}(\delta)$  mediante  $I_G(\delta)$ .
- 3. Seleccionar el mínimo  $\delta$  que cumpla (C1)–(C3).

#### Ejemplo ilustrativo (valores típicos SCT)

$\delta$	$ E_{\delta} $	$\rho_G(\delta)$	$\phi_G(\delta)$	$\mathcal{R}(\delta)$
0.10	198	0.858	1	0.998
0.20	87	0.376	1	0.990
0.30	42	0.182	2	0.975
0.40	18	0.078	4	0.932

Con estos valores,  $\delta^{\star}\approx 0.20$  satisface (C1)–(C3) y equilibra parquedad de aristas con preservación de información.

Sensibilidad cualitativa. Valores en [0.15, 0.25] suelen comportarse de forma robusta: por debajo de 0.15 aumentan enlaces débiles sin ganancia material en  $\mathcal{R}$ ; por encima de 0.25 tiende a crecer  $\phi_G$  y cae  $\mathcal{R}$ .

# 7 Huecos/vacíos detectados y cómo llenarlos

[leftmargin=1.2em]

- Conectividad sin cita ni matiz. Acción: añadir referencia estándar de umbral  $\ln p/p$  y remarcar que es una cota orientativa; siempre verificar  $\phi_G(\delta) = 1$  en los datos.
- Regla  $\delta > \rho_{\rm noise}/2$  ad-hoc. Acción: reemplazar por la justificación (Cohen + riesgo) y/o reportar FDR; cuantificar brevemente el riesgo de falsos positivos a  $\delta = 0.2$ .

- Definición ausente de  $I_G(\delta)$ . Acción: introducir  $\Theta_{\delta}$ , procedimiento  $\mathcal{S}$  y la fracción  $\mathcal{R}(\delta)$ ; explicar su cálculo.
- Generalidad. Acción: sección breve sobre cómo varían ρ<sub>crit</sub> y ρ<sub>noise</sub> con p y T; instrucción para replicar el procedimiento en otros sistemas.

## 8 Robustez y análisis de sensibilidad

### Dependencia en p (número de parámetros)

El umbral teórico de conectividad decrece como  $\ln p/p$ . Para p grande, (C1) es más fácil de cumplir; (C2) y (C3) dominan la selección de  $\delta^*$ .

### Dependencia en T (tamaño muestral)

 $\rho_{\text{noise}}(\alpha, T)$  decrece con T. Para T alto, el ruido aceptable disminuye y podría preferirse  $\delta^*$  levemente menor que 0.2 si (C1) y (C3) se mantienen; para T bajo, ser más conservador con  $\delta$  puede ser prudente para evitar enlaces espurios.

### Estructura modular y heterogeneidad

Incluso con  $\rho_G > \ln p/p$ , grafos con comunidades pueden no ser conexos. (C1) exige verificar  $\phi_G = 1$ ; si no, ajustar  $\delta$  o incorporar aristas por *conocimiento a priori* (p.ej. excitación compartida) antes de aplicar centralidades.

# 9 Integración con "proxy por centralidades" y la demostración de centralidad

### Apoyo a la metodología principal

La elección de  $\delta^*$  garantiza que el grafo base sea conexo y limpio de ruido débil, condiciones necesarias para que medidas de centralidad (especialmente betweenness) identifiquen puentes estructurales reales.

#### Complemento de la teoría de centralidad

La teoría de centralidad (lemas/corolarios en el otro manuscrito) asume un grafo que refleja redundancias funcionales. El presente umbral asegura que aristas representan correlaciones sustantivas, y que  $I_G(\delta)$  permanece alto, de modo que la selección basada en centralidades conserva la dinámica principal del modelo.

# 10 Recomendaciones editoriales y de presentación

[leftmargin=1.2em]

- 1. Añadir referencias canónicas (Erdős–Rényi; Fisher z; Cohen).
- 2. Insertar la definición operativa de  $I_G(\delta)$  y el procedimiento  $\mathcal{S}$ .
- 3. Reportar la tabla de barrido de  $\delta$  y comentar cada criterio (C1)–(C3).
- 4. Incluir una breve sección de sensibilidad en p, T y estructura modular.

# 11 Puntuaciones de rigurosidad y eficiencia por sección

Sección	Rigor $(\%)$	Eficiencia demostrativa (%)
Conectividad (Sec. 3)	85	90
Significancia (Sec. 4)	<b>7</b> 5	80
Información preservada (Sec. 5)	80	85
Síntesis y $\delta^*$ (Sec. 6)	80	85
Global	78 - 82	85

#### 12 Conclusiones

La demostración del umbral de correlaciones es conceptualmente sólida y, con las precisiones añadidas (definiciones, matices teóricos y cuantificación de riesgos), alcanza el rigor esperado de una revista Q1. El umbral  $\delta^{\star} \approx 0.2$  equilibra conectividad, limpieza de ruido y retención de información, y habilita la aplicación fiable de centralidades para reducción de parámetros con mínima pérdida de desempeño.

# Apéndice A: Intervalo de confianza de $\rho$ (Fisher z)

Sea  $\hat{\rho}$  la correlación muestral con T observaciones. Definimos  $z = atanh(\hat{\rho}) = 12 \ln(1 + \hat{\rho}1 - \hat{\rho})$ . Entonces, aproximadamente  $z \sim \mathcal{N}(atanh(\rho), 1/(T-3))$ . Para  $H_0: \rho = 0$ , un IC al  $1 - \alpha$  satisface

$$|z| \le \frac{z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{T-3}} \iff |\hat{\rho}| \le \tanh\left(\frac{z_{1-\alpha/2}}{\sqrt{T-3}}\right).$$
 (13)

# Apéndice B: Umbral de conectividad $\ln p/p$

En  $G(p,\pi)$  con p nodos y probabilidad de arista  $\pi$ , el umbral asintótico de conectividad ocurre en  $\pi \approx \ln p/p$ . Para  $\pi < (1-\epsilon) \ln p/p$  quedan vértices aislados a.s.; para  $\pi > (1+\epsilon) \ln p/p$ , el grafo es conexo a.s. En práctica, usamos  $\rho_{\rm crit} \approx \ln p/p$  como cota inferior.

# Apéndice C: Pseudocódigo para seleccionar $\delta^*$

INPUT: perfiles  $S_{j}(t)$ , j=1..p; rejilla de deltas D; ventana temporal [0,T]. 1. Calcular rho\_ij = Corr( $S_{i}$ ,  $S_{j}$ ) para todos i<j en [0,T].

- 2. Para cada delta in D:
  - 2.1 E\_delta = {(i,j): |rho\_ij| > delta}
  - 2.2 Construir G\_delta=(V,E\_delta); calcular densidad rho\_G, #componentes phi\_G, diámetro
  - 2.3 Construir Theta\_delta según S; calcular R(delta) = I\_G(delta)/I\_G(0).
- 3. Elegir el mínimo delta que cumpla: phi\_G=1, rho\_G > ln(p)/p y R(delta) >= 0.95. OUTPUT: delta\_star.