Universidad Politécnica de Madrid

DOCTORAL THESIS

Contribuciones al modelado del mutualismo en ecología

Supervisor: *Author:*

PRIETO

Francisco Javier GARCÍA Dr. Javier GALEANO ALGARRA

A thesis submitted in fulfilment of the requirements for the degree of Doctor of Philosophy

in the

Research Group Name Department or School Name

December 12, 2015

"Thanks to my solid academic training, today I can write hundreds of words on virtually any topic without possessing a shred of information, which is how I got a good job in journalism."

Dave Barry

UNIVERSIDAD POLITÉCNICA DE MADRID

Abstract

Faculty Name
Department or School Name

Doctor of Philosophy

Contribuciones al modelado del mutualismo en ecología

by Francisco Javier GARCÍA ALGARRA

The Thesis Abstract is written here (and usually kept to just this page). The page is kept centered vertically so can expand into the blank space above the title too...

Acknowledgements

The acknowledgements and the people to thank go here, don't forget to include your project advisor...

Indice

A	bstra	ct	iii
A	cknov	wledgements	v
1	Intr	oducción general	1
	1.1	El mutualismo en ecología	1
		1.1.1 Tipos de mutualismo	1
		1.1.2 Historia de los estudios sobre mutualismo	1
	1.2	Redes en ecología	2
		1.2.1 Redes mutualistas	2
		1.2.2 Tendencias actuales en el estudio de las redes mutualistas	3
	1.3	Estructura de la tesis	3
2	Mod	delado dinámico	5
	2.1	Dinámica de las comunidades mutualistas	5
		2.1.1 Modelos de población	5
	2.2	Modelo con capacidad de carga constante	6
		2.2.1 Análisis de estabilidad	6
	2.3	Modelo con saturación del beneficio	6
		2.3.1 Análisis de estabilidad	7
	2.4	Resultados	7
	2.5	Conclusiones	7
3	Estr	ructura del mutualismo	9
	3.1	Propiedades estructurales del mutualismo	9

		3.1.1	Magnitudes clásicas	9
	3.2	Descri	pción basada en la descompisión <i>k-core</i>	9
	3.3	K mag	gnitudes	11
		3.3.1	Algoritmo de destrucción basado en <i>k-shell</i>	13
	3.4	Result	ados	14
		3.4.1	Análisis exploratorio	16
		3.4.2	Correlación entre k -magnitudes y propiedades globales	16
		3.4.3	Recableado aleatorio	18
	3.5	Concl	usiones	18
4	Visu	ıalizaci	ones del mutualismo	21
	4.1	Repre	sentación clásica del mutualismo	21
		4.1.1	El diagrama bipartito	21
		4.1.2	La matriz de interacción	21
	4.2	Visual	izaciones basadas en <i>k-magnitudes</i>	22
		4.2.1	El diagrama polar	22
		4.2.2	El diagrama zigurat	22
	4.3	Result	ados	22
	4.4	Concl	usiones	23
5	Con	clusior	nes de la tesis	25
	5.1	XXXX	mutualismo	25

Capítulo 1

Introducción general

1.1 El mutualismo en ecología

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aliquam ultricies lacinia euismod. Nam tempus risus in dolor rhoncus in interdum enim tincidunt. Donec vel nunc neque. In condimentum ullamcorper quam non consequat. Fusce sagittis tempor feugiat. Fusce magna erat, molestie eu convallis ut, tempus sed arcu. Quisque molestie, ante a tincidunt ullamcorper, sapien enim dignissim lacus, in semper nibh erat lobortis purus. Integer dapibus ligula ac risus convallis pellentesque.

Citando una figura de otro capítulo. Como se ve en la figura 4.2 Citando una fórmula de otro capítulo. Como se ve en la fórmula 2.2

1.1.1 Tipos de mutualismo

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

1.1.2 Historia de los estudios sobre mutualismo

Morbi rutrum odio eget arcu adipiscing sodales. Aenean et purus a est pulvinar pellentesque. Cras in elit neque, quis varius elit. Phasellus fringilla, nibh eu tempus venenatis, dolor elit posuere quam, quis adipiscing urna leo nec orci.

Sed nec nulla auctor odio aliquet consequat. Ut nec nulla in ante ullamcorper aliquam at sed dolor. Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

1.2 Redes en ecología

Sed ullamcorper quam eu nisl interdum at interdum enim egestas. Aliquam placerat justo sed lectus lobortis ut porta nisl porttitor. Vestibulum mi dolor, lacinia molestie gravida at, tempus vitae ligula. Donec eget quam sapien, in viverra eros. Donec pellentesque justo a massa fringilla non vestibulum metus vestibulum. Vestibulum in orci quis felis tempor lacinia. Vivamus ornare ultrices facilisis. Ut hendrerit volutpat vulputate. Morbi condimentum venenatis augue, id porta ipsum vulputate in. Curabitur luctus tempus justo. Vestibulum risus lectus, adipiscing nec condimentum quis, condimentum nec nisl. Aliquam dictum sagittis velit sed iaculis. Morbi tristique augue sit amet nulla pulvinar id facilisis ligula mollis. Nam elit libero, tincidunt ut aliquam at, molestie in quam. Aenean rhoncus vehicula hendrerit.

1.2.1 Redes mutualistas

Morbi rutrum odio eget arcu adipiscing sodales. Aenean et purus a est pulvinar pellentesque. Cras in elit neque, quis varius elit. Phasellus fringilla, nibh eu tempus venenatis, dolor elit posuere quam, quis adipiscing urna leo nec orci. Sed nec nulla auctor odio aliquet consequat. Ut nec nulla in ante ullamcorper aliquam at sed dolor. Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

1.2.2 Tendencias actuales en el estudio de las redes mutualistas

Morbi rutrum odio eget arcu adipiscing sodales. Aenean et purus a est pulvinar pellentesque. Cras in elit neque, quis varius elit. Phasellus fringilla, nibh eu tempus venenatis, dolor elit posuere quam, quis adipiscing urna leo nec orci. Sed nec nulla auctor odio aliquet consequat. Ut nec nulla in ante ullamcorper aliquam at sed dolor. Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

1.3 Estructura de la tesis

Morbi rutrum odio eget arcu adipiscing sodales. Aenean et purus a est pulvinar pellentesque. Cras in elit neque, quis varius elit. Phasellus fringilla, nibh eu tempus venenatis, dolor elit posuere quam, quis adipiscing urna leo nec orci. Sed nec nulla auctor odio aliquet consequat. Ut nec nulla in ante ullamcorper aliquam at sed dolor. Phasellus fermentum magna in augue gravida cursus. Cras sed pretium lorem. Pellentesque eget ornare odio. Proin accumsan, massa viverra cursus pharetra, ipsum nisi lobortis velit, a malesuada dolor lorem eu neque.

Capítulo 2

Modelado dinámico

2.1 Dinámica de las comunidades mutualistas

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aliquam ultricies lacinia euismod. Nam tempus risus in dolor rhoncus in interdum enim tincidunt. Donec vel nunc neque. In condimentum ullamcorper quam non consequat. Fusce sagittis tempor feugiat. Fusce magna erat, molestie eu convallis ut, tempus sed arcu. Quisque molestie, ante a tincidunt ullamcorper, sapien enim dignissim lacus, in semper nibh erat lobortis purus. Integer dapibus ligula ac risus convallis pellentesque.

2.1.1 Modelos de población

El uso de modelos cuantitativos en el estudio de la dinámica de poblaciones fue una de las primeras aplicaciones de las matemáticas en el campo de la biología, con antecedentes tan remotos como Fibonacci y Malthus. Todo modelo supone una descripción simplificada del fenómeno que se quiere estudiar y las formulaciones clásicas, como la de crecimiento de Verhulst o la de interacción presa-depredador de Lotka-Volterra resultaban muy atractivas por su sencillez, aunque limitadas a la hora de aplicarlas a escenarios reales. Los modelos se fueron refinando, pero el paradigma se mantuvo hasta finales del siglo XX

2.2 Modelo con capacidad de carga constante

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

Probando fórmulas. Como dice la fórmula 2.2...

$$\frac{dN}{dt} = N \, \left(a - b \, P \right),$$

$$\frac{dP}{dt} = P \, \left(c \, N - d \right),$$

Otra fórmula más. Como se demuestra en 2.2... A = $r_1 + b_{12} N_2^{a0} - (\alpha_1 + c_1 b_{12} N_2^{a0}) N_1^{p0}$,

$$-B = r_2 + b_{21} N_1^{p0} - (\alpha_2 + c_2 b_{21} N_1^{p0}) N_2^{a0}.$$

2.2.1 Análisis de estabilidad

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

2.3 Modelo con saturación del beneficio

2.3.1 Análisis de estabilidad

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

2.4 Resultados

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

2.5 Conclusiones

Capítulo 3

Estructura del mutualismo

3.1 Propiedades estructurales del mutualismo

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aliquam ultricies lacinia euismod. Nam tempus risus in dolor rhoncus in interdum enim tincidunt. Donec vel nunc neque. In condimentum ullamcorper quam non consequat. Fusce sagittis tempor feugiat. Fusce magna erat, molestie eu convallis ut, tempus sed arcu. Quisque molestie, ante a tincidunt ullamcorper, sapien enim dignissim lacus, in semper nibh erat lobortis purus. Integer dapibus ligula ac risus convallis pellentesque

3.1.1 Magnitudes clásicas

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

3.2 Descripción basada en la descompisión *k-core*

La *descomposición k-core*¹ fue utilizada por primera vez por Stefen Seidman para medir la densidad local y la cohesión en redes sociales **seidman1983network**

¹Utilizamos la expresión original en inglés por ser prevalente en la bibliografía, a pesar de que algunos autores han propuesto traducciones como textitnúcleos de grado k herrero2000terminologia o *k-núcleos* cardona2006taxonomia; martinez2011aplicacion

Dado un grafo no dirigido, un k-core es el subgrafo máximo el el que todos sus nodos están conectados con al menos otros k puntos **dorogovtsev2006k**

Sea un grafo no dirigido $G=\{V,E\}$, donde V y E son los conjuntos de nodos y enlaces respectivamente. Llamamos $deg_G(v)$ al grado del nodo v en el grafo G. El subgrafo $M=\{C,E|C\}$ inducido por el subconjunto de nodos $C\subseteq V$ es un k-core si $\forall v\in C: (deg_G(v)\geq k)$ y M es el subgrafo máximo que cumple la condición. Se denomina k-shell al conjunto de nodos del k-core que no pertenecen al k+1-core.

La *descomposición k-core* se ha utilizado de forma habitual como mecanismo de reducción de información para estudiar redes de distinta naturaleza **kitsak2010identification**; **zhang2010using**; **barbera2014critical** El resultado ofrece una visión organizada en capas, con los nodos más centrales en la *shell* de mayor *k*. Esta cifra puede llegar al orden de las centenas en redes grandes. Hasta donde nosotros sabemos, no hay literatura sobre su aplicación al estudio del mutualismo, ya que son redes bipartitas de un tamaño mínimo comparado con los sistemas sociales o tecnológicos a los que se ha aplicado.

Existen diversos algoritmos para llevar a cabo la descomposición en función de las dimensiones de la red**montresor2013distributed** El más sencillo y válido para el caso de las redes mutualistas, es el algoritmo de podado (*pruning*), que se describe con la ayuda de la figura 3.1, una red bipartita ficticia, con ocho nodos de una clase y siete de la opuesta. A la hora de aplicar el algoritmo resulta irrelevante que la red sea bipartita, pues solo se basa en el número de enlaces y no en la naturaleza de los nodos que conectan.

Se empieza eliminando enlaces de aquellos nodos que solo tienen un enlace, por ejemplo el que une el nodo de color verde número 8 con el de color chocolate número 4. Se sigue realizando la operación mientras queden nodos con un único enlace, hasta que llegue el momento en que todos los nodos restantes tengan dos o más. Los nodos que han quedado desconectados forman la 1-shell. Repetimos el procedimiento para dos enlaces y así sucesivamente, clasificando todos los nodos en su shell correspondiente. En este ejemplo sencillo el k máximo es 3. Nótese que cada nodo pertenece a una shell.

Según la definición 3.2, el *1-core* es la unión de las tres *shell*, mientras que el *2-core* es la unión de la *2-shell* y la *1-shell*. El *k-core* máximo coincide con la *k-shell* máxima.

Como estamos tratando de redes bipartitas, distinguimos dos subconjuntos

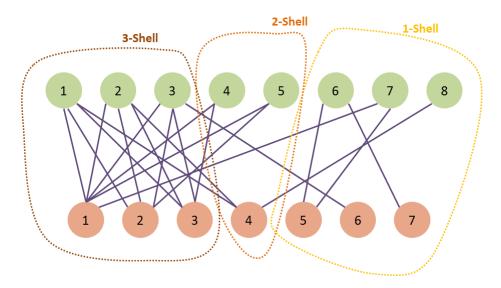


FIGURE 3.1: Descomposición *k-core* de una red bipartita ficticia.

en cada k-shell, el de los nodos de la clase A y el de los de la clase B. Los llamaremos K_j^A, K_j^B , donde j es el índice de la k-shell. Es posible que uno de ellos sea vacío, es decir, no todas las k-shell tienen nodos de ambas clases necesariamente. Al valor máximo de k, lo llamamos ks_{max} , que corresponde a shell más interna de la red $ks_{max} \equiv C^{A,B}$. Esta nomenclatura simplifica la definición de las k-magnitudes que surgen de la red descompuesta siguiendo el procedimiento descrito.

3.3 K magnitudes

Las especies más conectadas de una red mutualista son resistentes a las perturbaciones externas porque el beneficio que reciben depende de múltiples fuentes. Esta parece ser la razón por la que las redes mutualistas tienden al anidamiento, una conexión directa con el centro de la red aumenta las probabilidades de supervivencia. Para medir la 'distancia' desde un nodo cualquiera a la k-shell más interna de la clase opuesta, hemos definido el k_{radius} .

El k_{radius} del nodo m de la clase A es el valor medio de la distancia a las especies de C^B . $k_{radius}^A m = \frac{1}{\mid C^B \mid} \sum_{j \in C^B} dist_{mj} \qquad m \in A3.1$

En la fórmula 3.3 $dist_{mj}$ es el camino más corto de la especie m a cada una de las j especies que forman el conjuto C^B . La misma definción es válida para especies de la clase B, calculando la distancia media a las especies de C^A . El

valor mínimo posible de k_{radius} es 1 para un nodo perteciente a C^B conectado con todas las especies de C^A (y viceversa).

FIGURE 3.2: Cálculo de k_{radius} y k_{degree} en una red ficticia.

La parte superior izquierda de la figura 3.2 es el esquema de otra red ficticia muy sencilla, con solo siete nodos, tres de la clase A y cuatro de la B. La descomposición k-core indica que la especie B4 es la única de la 1-shell. El resto pertenecen a la 2-shell, que por ser la más interna sirve de base para medir el k_{radius} .

En la parte superior derecha de la imagen, se reproduce el detalle de las conexiones de la especie A1, perteneciente a C^A . Como está directamente conectada con los tres nodos de C^B la el camino más corto a cada uno de ellos es 1, y en consecuencia $k_{radius}^A 1$ es 1. En la parte inferior derecha, la especie A2 que también pertenece a C^A no tiene enlace directo con B2, aunque sí con B1 y B3. El camino más corto, marcado en color violeta, pasa por B1 y A1, y mide 3. El $k_{radius}^A 2$ vale $\frac{5}{3}$. En la parte inferior izquierda, vemos el esquema de conexiones de la especie B4, que no forma parte de C^B . Como cabía esperar, su k_{radius} es mayor, $\frac{7}{3}$.

Podemos definir una magnitud global, teniendo en cuenta los k_{radius} de todas las especies.

El \overline{k}_{radius} de una red se obtiene promediando los k_{radius} de todos los nodos, sin importar la clase a la que pertenezcan.

$$\overline{k}_{radius} = \frac{1}{|A \cup B|} \sum_{l \in A \cup B} k_{radius} l 3.2$$

Una red con todos sus nodos conectados (matriz de adyacencia cuadrada) tendría $\overline{k}_{radius}=1$, el menor posible. En una con matriz de adyacencia triangular el \overline{k}_{radius} vale 1.5. En la red que hemos usado como ejemplo, su valor es $\frac{11}{7}$. Intuitivamente, el \overline{k}_{radius} será pequeño para redes muy anidadas, porque la probabilidad de conexión con la *shell* más interna es elevada. Las especies generalistas están muy interconectadas y las especialistas tienen enlaces directos con las *k-shells* de mayor índice. por el contrario, una distribución de enlaces puramente aleatoria conduciría a una red con mayor $\overline{k}_{radius}=1$.

El k_{radius} es una buena medida de conexión al núcleo central pero no de centralidad. Por ejemplo, su valor es bajo para un especialista con un enlace a la

shell más interna, aunque sabemos que no resulta determinante para la estabilidad global de la red. Para atender esta necesidad, definimos una segunda *k-magnitud*.

$$k_{degree}^{A}m = \sum_{i} \frac{a_{mj}}{k_{radius}j} \quad m \in A, \forall j \in B3.3$$

Donde a_{mj} es el elemento de la matriz de interacción que representa el enlace, cuyo valor es 1 si existe o 0 si no está presente. El k_{degree} es la suma de los inversos de los k_{radius} de los nodos conectados con m. Una especie de la *shell* más interna tiene un $k_{degree}m$ elevado, mientras que los especialistas con solo uno o dos enlaces tiene un k_{degree} reducido. Volviendo al ejemplo de la figura 3.2, el k_{degree} del nodo B3 es is 1 + 3/5 + 3/5 = 11/5, mientras que solo vale 3/7 para el especialista B4. Esta magnitud recuerda la definición del *índice de Harary* **plavvsic1993harary** pero teniendo solo en cuenta los enlaces con la *shell* más interna.

3.3.1 Algoritmo de destrucción basado en k-shell

Para poder establecer políticas de conservación es necesario disponer de un respaldo cuantitativo. La biodiversidad y resistencia de una comunidad mutualista depende de la estructura de la red de interconexiones. La extinción de algunas especies provoca que partes de la red queden desconectadas de la componente gigante y posiblemente expuestas a la desaparición. Por este motivo, la evolución del tamaño de la componente gigante cuando se eliminan especies es el criterio más utilizado para estudiar la resistencia estructural estática de las comunidades de población.

Esto es lo que hace el método de medida de Dunne **dunne2002biodiversity** Las especies se van retirando una por una de la red (extinciones primarias). Este hecho produce extinciones secundarias de aquellas especies que resultan desconectadas de la componente gigante. La gráfica de la fracción de la componente gigante inicial superviviente, frente a la fracción de extinciones primarias (en escala normalizada entre 0 y 1) define la *curva de extinción*. Cuanto menor sea el área bajo esta curva, más rápida será la destrucción de la red.

La clave está en el orden de selección de las especies que se retiran en las extinciones primarias. Si disponemos de una cifra que defina su importancia para esa red concreta, se podrán concentrar los esfuerzos de conservación en las especies que más aportan a la supervivencia del sistema. El problema es

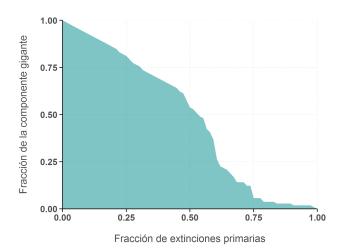


FIGURE 3.3: Ejemplo de gráfica de destrucción siguiendo el método de Dunne. El área bajo la curva indica la velocidad a la que se desintegra la componente gigante.

que no existe un criterio único para establecer esa clasificación, por lo que es un campo de investigación activo (**dominguez2015ranking**).

En el mutualismo, parece lógico pensar que las especies de las *shells* más internas son las más importantes para mantener la integridad de la red. El algoritmo de destrucción que proponemos se basa en la secuencia k-shell / k_{degree} / k_{radius} , esto es, se empiezan las extinciones primarias por las especies pertenecientes a la k-shell de mayor índice, y dentro de esta, el de mayor k_{degree} , y en caso de coincidencia, el de menor k_{radius} . Como veremos en la sección de resultados esta selección es muy eficaz comparada con el algoritmo más eficaz de los publicados.

3.4 Resultados

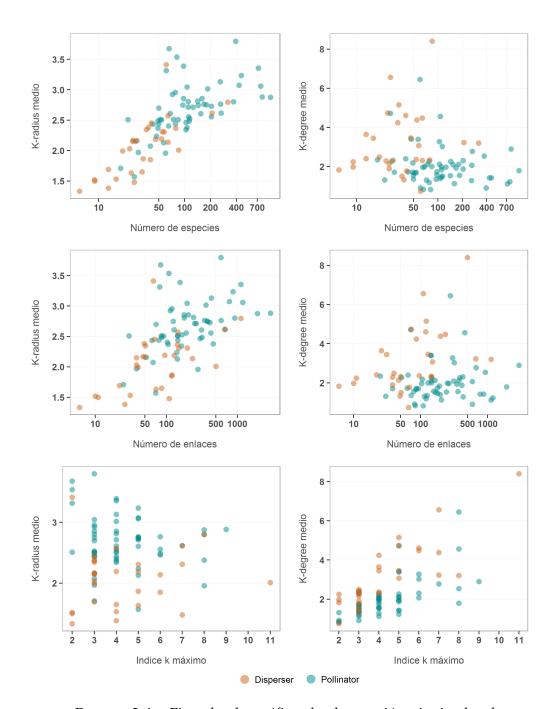


FIGURE 3.4: Ejemplo de gráfica de destrucción siguiendo el método de Dunne. El área bajo la curva determina la velocidad a la que se desintegra la componente gigante.

3.4.1 Análisis exploratorio

En la figura $\ref{eq:continuous}$ se han representado los histogramas de las tres k-magnitudes que describen globalmente las redes incluidas en la investigación. En la mitad de ellas el índice k máximo es 4 o menos y solo hay dos que tengan más de 8. La

distribución del \overline{k}_{radius} es aproximadamente normal, con una mediana de 2.51 y media 2.47. Teniendo en cuenta que el valor mínimo de esta magnitud es 1, podemos deducir que las redes mutualistas analizadas son $very \ small \ world$, las especies se encuentran muy próximas a la k-shell más interna. Este dato concuerda con la observación de que los especialistas se conectan con generalistas lo que les proporciona más probabilidades de supervivencia. Finalmente, el \overline{k}_{degree} se concentra entre los valores 0.5 y 3.5, con la mediana en 2.08. La conectividad media de las redes es reducida porque abundan los especialistas. En el tercer histograma hay una diferencia sensible entre las redes de polinizadores y las de dispersores de semillas, pues estas últimas tienen valores más elevados.

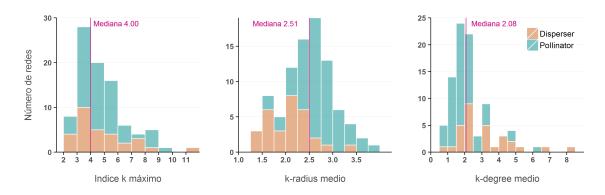


FIGURE 3.5: Histogramas de las *k-magnitudes*.

En una primera aproximación visual a los datos, encontramos que existía una alta correlación entre el \overline{k}_{radius} de la red y el número de especies (figura 3.4). Como cabía esperar, cuanto mayor es la red, mayor es la distancia media a la *shell* máxima. El crecimiento sigue una ley logarítmica, nótese la escala del eje X. Sucede algo parecido con el número de enlaces, pero en este caso se puede apreciar mayor dispersión.

Por el contrario, el \overline{k}_{degree} no parece guardar ninguna relación con el tamaño de la red, ya se mida en número total de especies o de enlaces. Vemos que para la mayoría de redes su valor está en torno a 2. Este dato hace sospechar que la distribución del k_{degree} en las redes sigue una exponencial decreciente. La mayoría de los nodos tienen valores bajos, por lo que la media arroja ese valor tan pequeño. En la figura 3.6 aparecen las gráficas de dicha distribución de tres redes en las que resulta evidente la asimetría.

Si observamos la relación entre las dos k-magnitudes y el indíce k máximo de la red, descubrimos que la relación es inversa, el \overline{k}_{degree} crece con el índice

y el \overline{k}_{radius} disminuye. No obstante, se aprecia una importante dispersión para redes con un mismo k máximo.

3.4.2 Correlación entre *k-magnitudes* y propiedades globales

Uno de los objetivos principales de la investigación es hallar la posible relación entre las magnitudes que se derivan de la *descomposición k-core* y las que se utilizan habitualmente en la caracterización del mutualismo *anidamiento* y *modularidad*. Hemos encontrado que las *k-magnitudes* globales tienen una fuerte correlación con estas dos medidas, y esto es de gran interés puesto que surgen de la agregación de las propiedades locales de cada nodo.

Para realizar la comparación se calcula el anidamiento mediante NODF almeida2008consi y la modularidad siguiendo la definición de Modularity de Newman newman2004finding 2 . Ambas medidas las proporciona el paquete bipartite en R. En la figura 3.5 se han representado el \overline{k}_{radius} en función de NODF y el \overline{k}_{degree} en función de la modularidad. Las figuras sugerían que existe un fuerte correlación negativa entre el \overline{k}_{radius} y NODF por una parte y, por otra, entre el \overline{k}_{degree} y la modularidad.

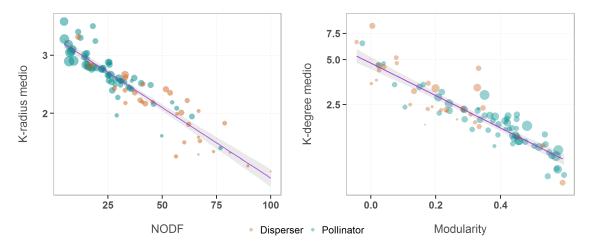


FIGURE 3.6: Diagrama de dispersión del \overline{k}_{radius} respecto a NODF (izquierda), y del \overline{k}_{degree} respecto a la Modularity (derecha). Cada punto es una red, su área es proporcional al logaritmo del número de especies y el color indica la clase de comunidad. Se han incluido las líneas de regresión con sus intervalos de confianza en sombreado.

²Para evitar confusiones entre el nombre la de la magnitud y la medida según un algoritmo concreto, en lo sucesivo se emplea *Modularity*, en inglés y con mayúscula, para referirse al valor definido por Newman.

Las nubes de puntos se represntan sobre eje lineal en las abscisas y logarítmico en las ordenadas. Parecen compatibles con un modelo exponencial, así que procedimos a calcular las regresiones lineales log(Y) X. Los resultados numéricos se resumen en la tabla 3.1. Como muestra el valor ajustado de R^2 (0.84), el logaritmo de \overline{k}_{radius} tiene una correlación muy elevada con NODF por lo quenitid. Es sencillo de entender, porque si la red es muy anidada las especies se conectan directamente a las *shells* más internas y su distancia a los nodos de la *shell* máxima es pequeña.

$log(\overline{k}_{radius})$ vs NOR	DF	$log(\overline{k}_{degree})$ vs $Modulo$	arity
β_1	-0.0098	β_1'	-2.5031
β_0	1.2269	β_0'	1.5553
R^2 ajustado	0.8427	R'^2 ajustado	0.8064
p-value	$< 2.2 \times 10^{-16}$	p-value'	$< 2.2 \times 10^{-16}$

TABLE 3.1: Resultados de las regresiones lineales

La fuerte correlación entre \overline{k}_{degree} y Modularity es más complicado intuirla. La distribución de densidad del k_{degree} está más concentrada y sesgada hacia la izquierda cuanto más modular es la red. En ese caso la mayoría de las especies tienen valores reducidos del k_{degree} y en consecuencia el valor medio es reducido. La distribución se va aplanando a medida que la modularidad decrece y el valor medio se desplaza hacia la derecha. En la figura 3.6 se puede ver este efecto.

Si se examina de nuevo la figura 3.5, se verá que las redes de mayor tamaño son también las que tienen valores más altos de Modularity. La mayoría de ellas son de la clase plata-polinizador mientras que las tipo dispersor de semillas son más pequeñas. Este hecho ya fue puntado por Olesen que estudió 51 redes y encontró que las que tienen menos de 150 especies no son modulares olesen2007 ol

Las elevadas correlaciones de \overline{k}_{radius} con NODF y de \overline{k}_{radius} con Modularity son suficientes para esta investigación. Por ejemplo, no se propugna que $log(\overline{k}_{radius})$ sea un buen predicto de NODF, de hecho el test de Shapiro-Wilk muestra Heterocedasticidad. La colección de la Web of Life no es una muestra aleatoria, y la distribución de las magnitudes no son normales. Sin embargo, las correlaciones apoyan la idea de que el \overline{k}_{radius} es un indicador global de anidamiento, y

el \overline{k}_{degree} de modularidad y que la *descomposición k-core* es una alternativa válida para el estudio del mutualismo.

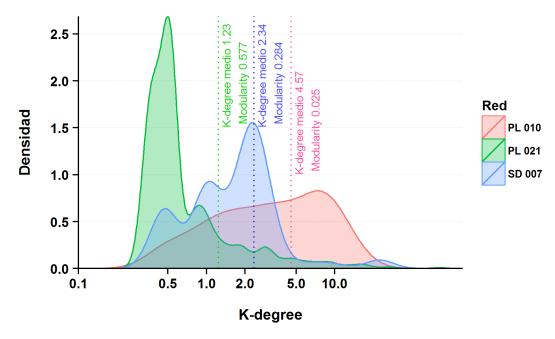


FIGURE 3.7: Distribución de densidad del k_{degree} en tres redes diferente. Junato a las líneas verticales pueden verse los valores del \overline{k}_{degree} y de la Modularity.

3.4.3 Recableado aleatorio

3.5 Conclusiones

Capítulo 4

Visualizaciones del mutualismo

4.1 Representación clásica del mutualismo

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aliquam ultricies lacinia euismod. Nam tempus risus in dolor rhoncus in interdum enim tincidunt. Donec vel nunc neque. In condimentum ullamcorper quam non consequat. Fusce sagittis tempor feugiat. Fusce magna erat, molestie eu convallis ut, tempus sed arcu. Quisque molestie, ante a tincidunt ullamcorper, sapien enim dignissim lacus, in semper nibh erat lobortis purus. Integer dapibus ligula ac risus convallis pellentesque.

4.1.1 El diagrama bipartito

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

4.1.2 La matriz de interacción

4.2 Visualizaciones basadas en k-magnitudes

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

4.2.1 El diagrama polar

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

FIGURE 4.1: Ejemplo de diagrama polar.

4.2.2 El diagrama zigurat

Nunc posuere quam at lectus tristique eu ultrices augue venenatis. Vestibulum ante ipsum primis in faucibus orci luctus et ultrices posuere cubilia Curae; Aliquam erat volutpat. Vivamus sodales tortor eget quam adipiscing in vulputate ante ullamcorper. Sed eros ante, lacinia et sollicitudin et, aliquam sit amet augue. In hac habitasse platea dictumst.

4.3 Resultados

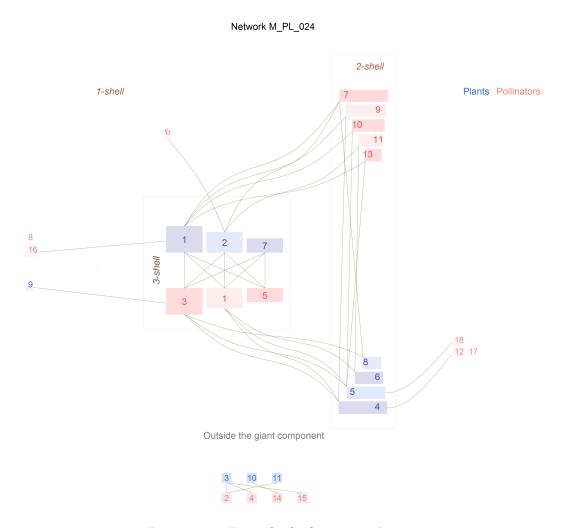


FIGURE 4.2: Ejemplo de diagrama zigurat.

4.4 Conclusiones

Capítulo 5

Conclusiones de la tesis

5.1 XXXX mutualismo

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Aliquam ultricies lacinia euismod. Nam tempus risus in dolor rhoncus in interdum enim tincidunt. Donec vel nunc neque. In condimentum ullamcorper quam non consequat. Fusce sagittis tempor feugiat. Fusce magna erat, molestie eu convallis ut, tempus sed arcu. Quisque molestie, ante a tincidunt ullamcorper, sapien enim dignissim lacus, in semper nibh erat lobortis purus. Integer dapibus ligula ac risus convallis pellentesque.