## Universidad de Buenos Aires

## Informe 3:

# Comunidades

Raúl Barriga Mariela Celis Jimmy Masías Sebastían Pinto

## Índice

1.	Introducción								1
2.	Partición en clusters								1
3.	Relación entre comunidades								2
	3.1. Relación de las comunas con género								4

#### 1. Introducción

La red de este informe trata de una comunidad de delfines de Doubtful Sound, Nueva Zelanda. La comunidad, que se constituye de 62 ejemplares identificados por una marca en la aleta dorsal, fue fotografiada entre 1995 y 2001. A partir de esos datos se construyó la red que contiene 159 links, donde se establece que existe un link entre aquellos individuos que fueron vistos juntos de forma más frecuente que la esperada aleatoriamente, es decir, por un criterio de "compañía preferida". [D. Lusseau, The emergent properties of a dolphin social network, Proc. R. Soc. London B (suppl.) 270, S186-S188 (2003).]

## 2. Partición en clusters

Implementamos diferentes algoritmos para la detección de comunidades en la red de delfines. La asignación de cada algoritmo se puede observar en la figura 1, en la cual se puede observar que todos los algoritmos detectan entre 4 y 6 comunidades presentes en la red, aunque en algunos casos aparecen comunidades compuestas por solo dos delfines, es decir, de un tamaño considerablemente menor que el las restantes, lo cual se podría considerar la absorción de esta pequeña comunidad por parte de otra de mayor tamaño.

En la tabla I calculamos la modularidad y el silhouette dada por cada algoritmo. Para cuantificar qué tan pertinente es la partición en clusters de esta red, estudiamos estos mismos observables recablenado en forma aleatoria la red original, manteniendo la membresía a las particiones inalterable. Eso nos resultó en una distribución de valores de modularidad y silhouette de la figura 2. Si se compara esta distribución con los valores de la tabla I, se puede concluir que tanto la modularidad como el silhouette es significativamente mayor en la red actual que la esperada por azar (hipótesis nula),

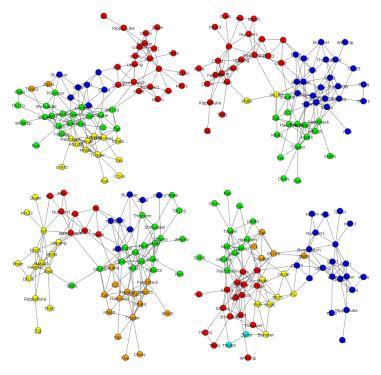


Figura 1: Layouts indicando el cluster asignado por cada algoritmo. De izquierda a derecha, y arriba hacia abajo: Edge betweenness, Fast greedy, Louvain e Infomap.

con lo cual decimos que esta red se describir correctamente como una red compuesta por comunas.

#### 3. Relación entre comunidades

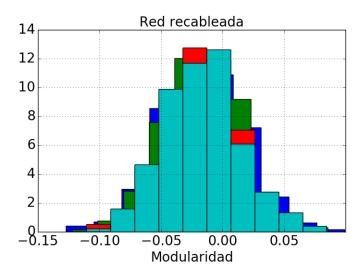
Para cuantificar la relación entre comunidades de la red, definidas por dos conjuntos etiquetas de la red,  $\{c1\}$  y  $\{c2\}$ , podemos usar la definición de *Informacion Mutua*:

$$I(\{c1\}, \{c2\}) = \sum_{c1,c2} p(c1, c2) \log \frac{p(c1, c2)}{p(c1)p(c2)}, \tag{1}$$

y definimos la información mutua normalizada:

$$I_n(\{c1\}, \{c2\}) = 2I(\{c1\}, \{c2\})/(H(\{c1\}) + H(\{c2\}))$$

$$H(\{c1\}) = -\sum_{c1} p(c1)log(p(c1))$$
(2)



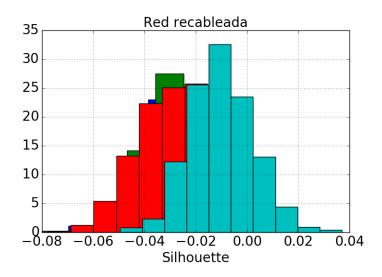


Figura 2: Modularidad y silhouette recableando en forma aleatoria, manteniendo la pertenencia a cada cluster dada por los algoritmos de detección de particiones. Se puede observar que la probabilidad de obtener los valores de la tabla I dada una reconexión aleatoria es prácticamente nula.

Algoritmo	Modularidad	Silhouette				
Edge-betweenness	0.519	0.338				
Fast greddy	0.495	0.184				
Louvain	0.519	0.294				
Infomap	0.529	0.328				

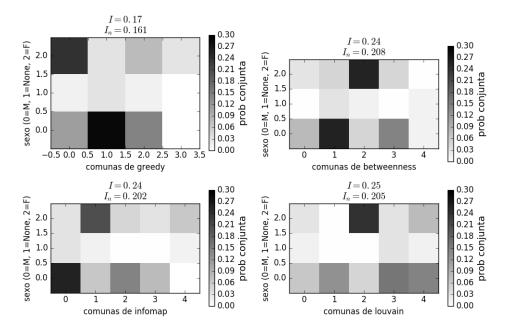
**Tabla I:** Modularidad y silhouette de las particiones dadas por diferentes algoritmos.

Las comunas construidas en el presente grafo fueron deducidas usando los algoritmos greedy, betweenness, infomap y louvain. La definición 1 cuantifica cuanto se departa la información real del grafo, respecto de la cantidad de información que brinda una grafo cuyas comunas estan descorrelacionadas del género. (JM: che Seba, a ver si esto tiene sentido). En el caso particular en que los conjuntos  $\{c1\}$  y  $\{c2\}$  representen variable independientes, entonces se dice que el conjunto  $\{c1\}$  no da brinda ninguna información sobre el conjunto  $\{c2\}$ , y de acuerdo a la ec. 2 obtenemos  $I_n = 0$ . Y en el caso particular en que  $\{c1\}$  y  $\{c2\}$  son el mismo conjunto, obtenemos la información mutua normalizada  $I_n = 1$ .

(JM: Raul, creo q lo tuyo encaja antes de esta linea?)

#### 3.1. Relación de las comunas con género

Para cuantificar la relación entre las comunas deducidas por los diferentes algoritmos (e.g. greedy) y el género, usamos la ec. 2 identificando a las comunas con  $\{c1\}$  y a las etiquetas de género con  $\{c2\}$ . En la figura 3 mostramos, en el encabezado de cada panel, los valores de la información mutua  $I_n$ , los cuales caen en el intervalo (0,10-0,21), es decir que  $I_n \ll 1$  en todos los casos; esto nos dice que el conjunto de comunas  $(\{c1\})$  deducido por cierto algoritmo (e.g. greedy) no nos da mucha información sobre el género  $(\{c2\})$ . Como test de consistencia para esto último, hicimos sorteos del género de cada nodo(manteniendo constante el número total de masculinos y femeninos por separado), y contabilizamos el número de enlaces entre pares de géneros distintos  $n_ig$ . En la figura 4 mostramos un histograma de  $n_ig$ , y en línea negra el valor asociado para la red real (original). De aqui vemos que el valor de la red real esta apartado  $\sim 1\sigma$  del valor medio del histograma; lo cual significa que hay una ligera tendencia a que las comunas tengan muchos ejemplares de un sexo en particular. Esto último es



**Figura 3:** Valores de las matrices de probabilidad conjunto para los algoritmos *greedy* (izquierda, arriba) *betweenness* (derecha, arriba), *infomap* (izquierda, abajo) y *louvain* (derecha, abajo).

consistente con el bajo valor de  $I_n$  discutido mas arriba.

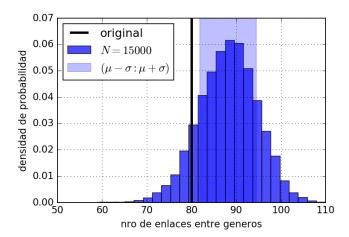


Figura 4: Distribución del número de enlaces entre géneros diferentes, para diferentes realizaciones de sorteo del sexo de los nodos de la red (manteniendo constante el número de masculinos y femeninos por separado). La línea negra muestra el valor que corresponde a la red original que caracterizamos en este trabajo. La zona sombreada en celeste representa la región que cubre la desviación estándar respecto de la media. El valor de la red original (o real) se aparta  $\sim 1\sigma$  respecto del centro de la distribución, lo cual muestra una ligera tendencia a la existencia de comunas que tienen muchos ejemplares de un sexo en particular. Esto es consistente con el bajo valor ( $\ll 1$ ) de la información mutua  $I_n$  (ver ec. 2 y Secc. 3).